Supplementary Material for

BRINGING SOCIAL CONTEXT BACK IN: ENRICHING POLITICAL PARTICIPATION SURVEYS WITH MEASURES OF SOCIAL INTERACTION FROM SOCIAL MEDIA CONTENT DATA

Public Opinion Quarterly

Authors

Hjalmar Bang Carlsen, Assistant Professor, SODAS, Department of Sociology, University of Copenhagen.

Center for Social Data Science (SODAS), Øster Farimagsgade 5, 1353 København K, Denmark; e-mail: hc@sodas.ku.dk

Jonas Toubøl (Corresponding), Postdoc, Department of Sociology, University of Copenhagen.

Department of Sociology, Øster Farimagsgade 5, 1353 København K, Denmark; e-mail: jt@soc.ku.dk

Snorre Ralund, Research Assistant, SODAS, Department of Sociology, University of Copenhagen. Center for Social Data Science (SODAS), Øster Farimagsgade 5, 1353 København K, Denmark; e-mail: jser@econ.ku.dk

The supplementary material includes the following elements:

- A. Content analysis of contentious expressions on social media
- B. Items included in focal variable, contentious activism
- C. Random intercept multi-level Poisson regression model of participation in political protest (0-4)
- D. OLS models for contentious interaction's effect on participation in contentious activism (0-4)
- E. Details of variables included
- F. Full list of estimates of model 2, table 5
- G. Online survey questionnaire

A. Content analysis of contentious expressions on social media

In the following, we describe our second data source collected from Facebook and the procedure for automating content analysis using machine learning, allowing us to measure contentious expressions in the communications of the refugee solidarity movement. As we did not use a standard framework (Wang and Manning 2012) for text classification, we take some time to describe our approach, the model search and report the performance of the resulting classifier in relation to known baselines.

Facebook data

We used data about interactions in Facebook groups to measure variation in group style of interaction along the dimension of contentiousness. First, 165 relevant Facebook groups were identified through a keyword search¹ using the search interface within Facebook. Social media data were then collected using the Facebook Graph API, publicly available. This allowed us to collect the online activity (posting, commenting, and liking) in 119 of the Facebook groups, amounting to 643,636 posts and comments, and more than 1.8 million likes. We then used this material to measure our focal independent variable contentious group style, using an automated version of content analysis.

Scaling Content Analysis with Machine Learning

We measured the level of contentious activity in the Facebook groups. Using techniques from the field of natural language processing to extract information from the text, we automated the labeling process, allowing us to classify all 600,000+ comments and posts. By feeding machine learning algorithm labeled examples (a random sample of 12,500 posts and comments coded by two expert coders – i.e. two of the authors), we were able to train a model to differentiate between contentious and non-contentious activity. The following section will describe the procedure and the performance of the resulting model in more detail.

The labeled dataset

We labeled a random sample from the original dataset using the coding scheme for contentiousness described in the main paper. The randomness sample means that we can cross-validate the performance of our classifier on the labeled subset and generalize to the whole dataset. Given the relative rarity of contentious acts in the predominantly humanitarian movement, we had to label a relatively large sample to ensure enough training samples of the rare class. A part of the labeled data only contained links (articles, or images) and no text was excluded and the results reported are after filtering. The final labeled sample includes 11,149 (93%) non-contentious training examples and 836 (7%) contentious. The skew is important in the evaluation of our classifier, where a conservative classifier always guessing non-contentious, would obtain a seemingly impressive accuracy of 93%. Therefore we also report measures suitable for unbalanced data in our evaluation: precision, recall, f1 score and the AUC score (Bradley 1997). Before training our classifiers we split the dataset into a training set (75%) used for training the classifier and for model selection and a test set (25%).

¹ The keywords were: refugee (flygtning), asylum (asyl), racism (racism), foreigner (udlænding), Venligbo (the Danish denomination for a large and new social movement which shows compassion toward refugees and others in need as its central goal), friends of refugees (flygtningevenner), intercultural (interkulturel), the Red Cross (Røde Kors), the Red Cross Youth (Røde Kors Ungdom), the Danish Refugee Council (Dansk Flygtningehjælp), DFUNK (the Danish Refugee Council's youth organization), Frivillignet (the volunteering organization of the Danish Refugee Council), Save the Children (Red Barnet), Save the Children Youth (Red Barnet Ungdom), and Amnesty International.

Baselines

Before we present the final classifier used in the study, we present the results of a preliminary model search using more standard supervised learning algorithms for text classification. We then go on to describe our own classifier and the performance gains compared to baselines. However, bear in mind that the central goal in developing our own classifier was not to develop a new state-of-the-art approach, but rather to improve performance on this specific dataset.

For the baselines we used two standard ways of representing text as a vector: the documentterm matrix, where each document is represented as a vector of word counts, and a reweighed version of the document-term matrix using the Term Frequency Inverse Document Frequency (TFIDF) weighing scheme. Documents were represented as (weighed) counts of unigrams (i.e. bigram information might have improved the baselines). We use the two different feature vectors as input to three for models: Naive Bayes, Support Vector Machine and Regularized Logistic Regression². For model selection we searched for optimal hyperparameters using gridsearch³ and a 5-split k-fold cross-validation. We report the following measures:

- Accuracy: $\frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$, where TP and TN are true positives and true negatives, FP and FN are false positives and false negatives. The accuracy expressing how often the
- classifier is right. *Precision*: $\frac{TP}{TP+FP}$. This expresses how often a positive classification (in this case a contentious label) is right. The measure tells us about the overestimation of the contentious label.
- *Recall*: $\frac{TP}{TP+FN}$. How many of the all contentious labels are predicted by the classifier.
- The recall measure tells us about the underestimation of the contentious label. F1-score: $2 * \frac{Recall*Precision}{Recall+Precision}$. This is a harmonic mean over the precision and recall. It tells you whether the model is able to balance a trade-off between precision and recall.
- AUC-score: AUC= $\int_{-\infty}^{\infty} TPR(T) FPR(T) dT$. Where T is the threshold defining the • decision boundary of the classifier, and TPR and FPR are the true and false positive rates. This is the area under the Receiver-Operating-Characteristics Curve. It is used, in particular, for evaluating datasets with unbalanced classes (Bradley 1997).

From Table S1 we can see that the Support Vector Machine⁴ with TFIDF input was marginally best in terms of accuracy (94.3%). However, none of the models were able to significantly outperform the accuracy of a conservative classifier always predicting 0 (non-contentious), and had severe problems with the Recall (i.e. had a strong bias for just predicting 0). Given these results, this led our efforts to develop a model utilizing more sophisticated features than just weighed word counts. The performance of our final classifier can also be seen in Table S1.

² We used the implementations of the algorithms found in the *sklearn* python package - http://scikit-learn.org (Pedregosa et al. 2011).

³ Parameters searched through include the smoothing term in the Naïve Bayes, the regularization strength in the Logistic Regression and Support Vector Machine, L1 or L2 norm in the error term of the logistic regression, and the type of kernel used in the Support Vector Machine.

 $^{^{4}}$ The optimal hyperparameters were: the kernel set to the radial basis function, the regularization term C set to 10, The Gamma term set to 0.1, and turning the shrinking heuristic off.

	Accuracy	AUC	F1	Precision	Recall
Baselines					
naive_bayes_countvec	0.930	0.822	0.425	0.476	0.384
logistic_countvec	0.936	0.816	0.268	0.603	0.172
svm_countvec	0.937	0.815	0.190	0.759	0.108
naive_bayes_tfidf	0.940	0.879	0.297	0.717	0.187
logistic_tfidf	0.941	0.858	0.323	0.737	0.207
svm_tfidf	0.943	0.853	0.360	0.750	0.236
Final classifier	0.965	0.948	0.716	0.910	0.590

Table S1. Comparing the performance of the classifiers.

Feature engineering using word embeddings

The following provides a brief overview of the variety of feature extraction techniques applied. The main effort has been in utilizing information learning from the Word2Vec unsupervised learning method (Mikolov et al. 2013) to transfer knowledge between similar terms while learning. The method has gained considerable popularity in the natural language processing community, has seen recent introductions into the social sciences (Evans and Aceves 2016; Kozlowski et al. 2018), and is successfully used to improve many machine-learning tasks (see e.g. Baroni, Dinu, and Kruszewski 2014; Kim 2014; Schnabel et al. 2015). Put briefly, the Word2Vec model assigns each word a position in a vector space based on the context that word shares with other words in the corpus. Work within the field of natural language processing has, among other things, demonstrated that words close in vector space share similar semantic information (Schnabel et al. 2015).

The method allows us to learn from the co-occurrence patterns in the full dataset of 640,000+ posts, and to transfer this information when learning from our labels. The embedding model was trained on our dataset, using the open source python package *gensim* (Řehůřek & Sojka 2011), resulting in domain specific embeddings. Although not as general and high quality as embeddings trained on very large corpuses (e.g. the entirety of Wikipedia), we wanted it to capture the specific word similarities embedded in the practice of the movement.

We then use the resulting word embeddings for two purposes: First the embeddings were used as a dense (as opposed to the sparse document-term matrix) representation of each document by taking the mean vector representation over all words in a document. Secondly they were used as a way of learning label probabilities from neighbors in the vector space, as well as the word itself. Doing so attempts to counter problems with tokens that are rare or nonexistent in the training data. The following section will describe this idea in more detail.

Neighbor Enhanced Naive Bayes

Central to the features constructed is using information from neighbors in word space. We do this by first calculating (on the training set⁵) the probability of a contentious label given the word: P(contentious $|w\rangle$). As many words rarely occur in the training set, even a 100% association with contentious statements might be a coincidence, so instead we allow each word to inherit the probability of a contentious label from its neighbors in vector space, and embed uncertainty into the probability by taking into account the occurrence count of the word.

⁵ This is important to ensure no leakage of information from the training data to the test data.

A document (post or comment) is then treated not as a collection of words, but rather as a distribution of label probabilities from the words and its neighbors. From here, the distribution was represented with a variety of pooling and summarization methods: using only the word most highly associated with contentious labels (i.e. max pooling), summing the probabilities of the top five words, and an average of all words. Furthermore, the counts were combined into a neighborhood probability of a contentious label. The resulting vector contains no information on specific words, but only various summarizations of the words and their neighbors defined by the word embedding, plus an average vector space position of the document based the word positions. The procedure transforms a sparse document-term representation with 22,000 features (no. of unique tokens) into a dense representation with only 360 features.

Intelligent model search

The dense representation described above allows us to apply a much more greedy search for the best-performing model, with more complex transformations than the simple baseline models. Our model search was performed again using 5-split k-fold cross-validation, and the search was guided using state-of-the-art genetic algorithms for automated machine learning as described in Olson et al. (2016) and implemented in the python package *TPOT*. Instead of a brute force search through all combinations of different classification algorithms, hyperparameters, preprocessing schemes, and ensemble building, the genetic algorithm performs an intelligent search in this space of models using evolutionary principles of selection, mutation and combination (see details in the paper). The next section will report on the performance of the final classifier obtained after running the genetic algorithm for approximately 48 hours.

Performance of the classifier

The results of the final classifier along with comparisons to the baselines are reported in Table S1 and can be viewed graphically in Figure S1. Finally, a ROC Curve is plotted in Figure S2. All show a significant gain in performance compared to the baseline. It is worth noting that the classifier has a 0.9 precision score (meaning that, when guessing Contentious, it is right 90% of the time), but only a 0.59 recall, essentially telling us that the classifier is underestimating the true proportion of contentious posts in the movement. This bias is not necessarily a problem, unless it is distributed unequally across groups (our level of analysis is local refugee solidarity movement Facebook groups). A challenge in the current design is obtaining a measure of differential bias across groups, i.e. does the classifier perform equally well across groups in the dataset. It is very costly to estimate the variations across 119 individual groups, especially given the large skew in the distribution of labels (only 0.07 contentious documents). To estimate it with some certainty we would require a stratified sample for evaluation, approximating the size of our initial training sample. The problem of ensuring no differential bias will continue to be a challenge to studies employing supervised learning as measurement tool. However, for our current use case, using the final outputs of the classifier as an independent variable in a multilevel design, we are assuming that any potential bias in the classifier is not systematically driving any results in the multilevel regression analysis.

Figure S1. Comparing the performance of the classifiers, bar chart.

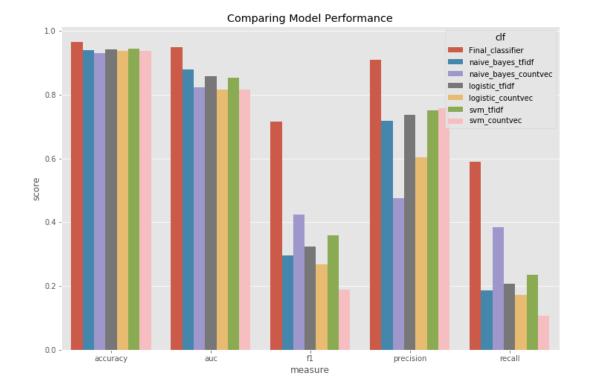
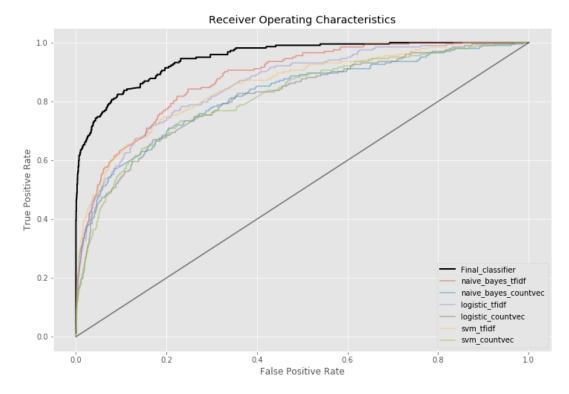


Figure S2. Comparing the performance of the classifiers using the Receiver Operating Curve



Sensitivity Analysis: Recall of the Classifier and Groupstyle Parameter Estimates

Hjalmar Bang Carlsen, Jonas Toubøl and Snorre Ralund

The above section reported the performance of the final classifier in relation to a set of baseline models. While almost any classification scheme will make errors, the central concern from a scientific perspective is that the error is randomly distributed and does not introduce artificial effects into our estimates. Systematic bias in natural language processing systems is an ongoing field of research, where systems have been demonstrated to be biased in relation to social class, gender, and age (Johansen, Hovy and Søgaard 2015; Hovy and Søgaard 2015; Kiritchenko & Mohammad 2018), and currently no system or method can provide any clear guarantees. This means that NLP as measurement device could potentially introduce complex artificial effects as a result of biases not distributed equally across social groups. To directly test the systematic bias we would need to estimate the performance of the classifier on each of the >100 groups. If using a random sampling scheme this would be very costly, further attenuated by the relative rarity of the positive case, i.e. frequency of contentious posts in the whole dataset.

Because direct assessment was not a viable option, we seek to address the same issue more indirectly. One factor in differential bias is that the training data contains an unequal number of examples from different "discursive groups", resulting in heightened uncertainty for less frequent groups. If some groups express themselves using more specific and rare words, with higher complexity and therefore higher ambivalence, this means that the classifier has less statistical information about these groups. This could potentially introduce a bias, where some groups are underestimated.

We investigate this potential issues by performing a sensitivity analysis, investigating the relation between our results and how much uncertainty we will allow our classifier before classifying a post as contentious. More precisely, we investigate how different choices of decision boundaries change our results, i.e. the regression coefficient of the group style variable.

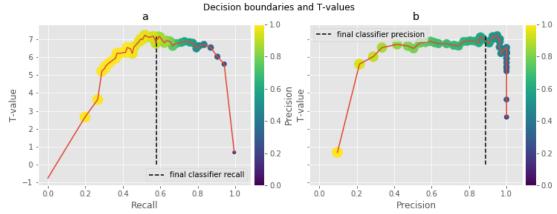
The mechanics can be explained as follows: 1) The model used for measuring the contentiousness of each posts, outputs a probability estimate. 2) The binary classification – contentious/non-contentious – is made based on a threshold/decision boundary. 3) Instead of using the decision boundary optimized for highest accuracy, we manipulate it to see how it might affect our results.

Lowering the threshold means getting a higher recall, at the cost of lower precision (as evident from Figure S2). If we think of the problem in terms of recall, that some groups are systematically overlooked due to heightened uncertainty, we can investigate if changes in recall change the results. And if we think of it in terms of some groups being more subtle/less obvious and thus containing more false positives, we can see if model precision changes the result. As we are manipulating the decision boundary, we inevitably manipulate both the recall and precision at the same time, so we cannot separate the two, making our robustness analysis a combination of the two. If the two dimensions, precision and recall, reinforce each other in relation to an artificially induced effect we are concerned about, then it is problematic, but we think this is a good initial step in diagnosing potentially artificially induced effects.

Figure S3a reports on the relationship between the recall of the classifier and the regression estimate of the groupstyle variable and S3b relates it to precision. We report t-values instead of coefficients, in order to make comparisons possible as the scale of the group style variable changes with the threshold, and, furthermore, it makes significance levels transparent. What we want to see is that the effect is robust to the choice of decision boundary. Looking at S3a, we see that the results are robust to increasing the recall while lowering the precision to include less certain prediction into the measure of group style. A recall raised to 0.9 with a lowered precision to 0.5 yields very similar results, revealing that both type 1 and type 2 errors seem to be randomly distributed in relation to the outcome. Looking at figure S3b we see that more conservative classifiers, with a higher precision compared to our final model, initially raise the

t-value, however an overtly strict model will make the relationship vanish. It is expected that the results will be less clear using a very strict classifier, where the signal become too sparse.

Figure S3. Robustness of the estimates in relation to different decision boundaries of the classifier resulting in different recall and precision scores



Notes: T-values from the regression of contentious activities on the groupstyle variable derived from the classifier is plotted for comparison. a) Reports on the relationship between the recall of the classifier and the regression coefficient of the groupstyle variable. The points are sized and colored by the precision of the classifier. b) Reports on the relationship between precision and the regression coefficients.

Overall, the results are robust to the choice of decision boundary, and effect sizes are robust to including predictions with higher uncertainty. We can therefore conclude that any bias introduced by the classifier is not related to differences in the amount of statistical information we have from different groups in our training data.

References

Baroni, Marco, Georgiana Dinu, and Germán Kruszewski. 2014. "Don't Count, Predict! A Systematic Comparison of Context-Counting vs. Context-Predicting Semantic Vectors." *ACL*, no. 1: 238–47.

Bradley, Andrew P. "The use of the area under the ROC curve in the evaluation of machine learning algorithms." *Pattern recognition* 30, no. 7 (1997): 1145-1159.

Evans, James A., and Pedro Aceves. "Machine translation: Mining text for social theory." *Annual Review of Sociology*. 42 (2016).

Hovy, Dirk, and Anders Søgaard. "Tagging performance correlates with author age." *Proceedings of the 53rd Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics and the 7th International Joint Conference on Natural Language Processing* (Volume 2: Short Papers). 2015.

Jørgensen, Anna, Dirk Hovy, and Anders Søgaard. 2015. "Challenges of studying and processing dialects in social media." *Proceedings of the Workshop on Noisy User-generated Text*.

Kim, Yoon. 2014. "Convolutional Neural Networks for Sentence Classification." *ArXiv*:1408.5882 [Cs], August.

- Kiritchenko, Svetlana, and Saif Mohammad. 2018. "Examining Gender and Race Bias in Two Hundred Sentiment Analysis Systems." *Proceedings of the Seventh Joint Conference on Lexical and Computational Semantics.*
- Kozlowski, Austin C., Matt Taddy, and James A. Evans. "The geometry of culture:
- Analyzing meaning through word embeddings." *arXiv preprint arXiv:1803.09288* (2018).

Mikolov, Tomas, Kai Chen, Greg Corrado, and Jeffrey Dean. 2013. "Efficient Estimation of Word Representations in Vector Space." *ArXiv*:1301.3781 [Cs], January.

Olson, Randal S. et al. 2016. "Automating Biomedical Data Science Through Tree-Based Pipeline Optimization." Pp. 123–37 in *Applications of Evolutionary Computation: 19th European Conference, EvoApplications* 2016, Porto, Portugal, March 30 -- April 1, 2016, Proceedings, Part I, edited by G. Squillero and P. Burelli. Cham: Springer International Publishing.

Řehůřek, Radim, and Petr Sojka. 2011. "Gensim—statistical semantics in python." *statistical semantics; gensim; Python; LDA; SVD*.

Schnabel, Tobias, Igor Labutov, David M. Mimno, and Torsten Joachims. 2015. "Evaluation Methods for Unsupervised Word Embeddings." *EMNLP*, 298–307.

Wang, Sida, and Christopher D. Manning. "Baselines and bigrams: Simple, good sentiment and topic classification." In *Proceedings of the 50th annual meeting of the association for computational linguistics: Short papers-volume 2*, pp. 90-94. Association for Computational Linguistics, 2012.

Activ	ities	Contentious activism?		
neuv		Yes		No
1.	Posting on Facebook		×	
2.	Liking and sharing Facebook posts		×	
3.	Petitioning	×		
4.	Collecting and donating materials			×
5.	Collecting and donating money			×
6.	Intercultural activity			×
7.	Contact-person for refugees			×
8.	Demonstrations and happenings	×		
9.	Civil disobedience/direct action	×		
10.	Legal assistance			×
11.	Assisting newly arrived refugees			×
12.	Illegal transportation of refugees	×		
13.	Hiding refugees from authorities	×		
14.	Econ. support to underground refugees	×		
15.	Other support to underground refugees	×		
16.	Refugees living in private home			×

B. Items included in focal variable, contentious activism

Note: Items 1 and 2 concerning activity on Facebook cannot be allocated to any of the categories because the activity could be both political protest, as in posting political statements, and non-contentious, as in coordination donations to refugees.

Covariate	Coefficient	S.E.	P-value
Group level			
Contentious group style	3.606	1.307	0.006
Contentious framing	0.283	0.206	0.169
Individual level			
Personal network	0.016	0.035	0.653
Organizational network	0.003	0.141	0.984
Political civil society embed.	0.051	0.019	0.009
Other civil society embed.	-0.005	0.016	0.756
Active before September	0.266	0.067	0.000
Active before September	-0.126	0.031	0.000
History of activism	0.176	0.035	0.000
Emotional response	0.290	0.049	0.000
Self-transcendent values	0.038	0.019	0.044
Self-enhancement values	-0.048	0.023	0.033
Political attitude	-0.190	0.041	0.000
Religion			
Non-believer		Reference	
Danish National Church	-0.267	0.084	0.001
Islam	0.013	0.231	0.956
Other	0.049	0.146	0.737
Degree of urbanization	0.073	0.031	0.018
Income	0.004	0.041	0.930
Occupation			
Full time		Reference	
Part time	-0.117	0.128	0.360
Self-employed	0.048	0.112	0.670
Student	0.151	0.168	0.370
Unemployed	-0.076	0.181	0.676
Early retirement	-0.015	0.177	0.932
Retired	-0.286	0.188	0.128
Other	-0.217	0.166	0.190
Worktime	-0.024	0.030	0.424
Highest level of education	0.035	0.036	0.330
Gender			
Female		Reference	
Male	0.041	0.093	0.660
Identify as neither	0.424	0.327	0.195
Children	0.002	0.076	0.983
Age	0.030	0.023	0.193
Age ²	0.000	0.000	0.292
Refugee	-0.035	0.194	0.855
Constant	-2.953	0.718	0.000
Random Effects			
Variance of constant	0.023	0.015	
Degrees of freedom		34	
Log-likelihood		-1354.973	

C. Random intercept multi-level Poisson regression model of participation in political protest (0-4)

Note: *=p-value<0.05; **=p-value<0.01; ***=p-value<0.001. Total individual observations in all models=1,259. Total groups in all=75. Coefficients are unstandardized.

D. OLS models for contentious interaction's effect on participation in contentious activism (0-4)

CovariateCoef.Std. Err.Coef.Std. Err. <th>- 0.014 - 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016</th>	- 0.014 - 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Cont. social interaction $8.258***$ 0.819 $4.525***$ 0.817 $ 4.886***$ 0.806 Contentious framing- $0.488**$ 0.187 $0.695***$ 0.186 $0.467*$ 0.185 $0.691***$ Individual level<	- 0.014 - 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Contentious framing - 0.488** 0.187 0.695*** 0.186 0.467* 0.185 0.691*** Individual level - 0.025 0.026 0.032 0.027 - - Personal network - 0.049 0.099 -0.089 0.100 - - Political civil society embed. - 0.044* 0.044 0.045** 0.015 0.048** 0.017 0.227*** 0.047 0.242*** Active before September - 0.025 0.159*** 0.048 0.227*** 0.047 0.242*** History of activism - 0.026 0.159*** 0.025 0.152*** 0.025 0.152*** 0.025 0.152*** 0.025 0.152*** 0.025 0.163*** Emotional response - 0.035* 0.013 0.035* 0.014 0.037** 0.018 0.038*** Self-enhancement values - - 0.035* 0.017 -0.044*** 0.016 -0.044** 0.016 -0.03**	- 0.014 - 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Individual level - 0.025 0.026 0.032 0.027 - Personal network - -0.049 0.099 -0.089 0.100 - Political civil society embed. - 0.0044** 0.044 0.045** 0.015 0.048** 0.014 0.049** Other civil society embed. - 0.009 0.012 -0.010 0.012 - - Active before September - 0.232*** 0.048 0.245*** 0.048 0.019 -0.049** History of refugee activism - 0.149*** 0.025 0.159*** 0.025 0.152*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.152*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.164*** 0.025 0.148*** 0.026 0.146*** 0.025 0.148*** 0.016 -0.036** 0.025 0.148*** 0.016 -0.036** 0.026 0.148*** 0.016 0.036** 0	- 0.014 - 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Personal network - 0.025 0.026 0.032 0.027 - Organizational network - -0.049 0.099 -0.089 0.100 - Political civil society embed. - 0.044** 0.044 0.045** 0.015 0.048** 0.014 0.049** Other civil society embed. - -0.009 0.012 -0.010 0.012 - - Active before September - 0.232*** 0.048 0.245*** 0.048 0.227*** 0.047 0.242*** History of activism - -0.089*** 0.020 -0.096*** 0.020 -0.086*** 0.019 -0.094** History of refuge activism - 0.149*** 0.025 0.159*** 0.026 0.146*** 0.025 0.163*** Emotional response - 0.035* 0.013 0.035* 0.014 0.037** 0.013 0.038** Self-enhancement values - -0.150*** 0.029 -0.140*** 0.016 -0.044** Political attitude - -0.150*** 0.029 -0.140***	- 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Organizational network - -0.049 0.099 -0.089 0.100 - Political civil society embed. - 0.044** 0.044 0.045** 0.015 0.048** 0.014 0.049** Other civil society embed. - -0.009 0.012 -0.010 0.012 - - Active before September - 0.232*** 0.048 0.245*** 0.048 0.227*** 0.047 0.242*** History of activism - 0.039*** 0.020 -0.096*** 0.020 -0.086*** 0.019 -0.04** History of refuge activism - 0.149*** 0.025 0.159*** 0.026 0.146*** 0.025 0.163*** Emotional response - 0.152*** 0.025 0.154*** 0.026 0.146*** 0.025 0.148*** Self-transcendent values - -0.035* 0.013 0.035* 0.014 0.037** 0.013 0.038** Political attitude - -0.150*** 0.029 -0.140*** 0.026 -0.140*** Non-believer - Reference<	- 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Political civil society embed 0.044^{**} 0.044 0.045^{**} 0.015 0.048^{**} 0.014 0.049^{**} Other civil society embed -0.009 0.012 -0.010 0.012 Active before September- 0.232^{***} 0.048 0.245^{***} 0.048 0.227^{***} 0.047 0.242^{***} History of activism- -0.089^{***} 0.020 -0.096^{***} 0.020 -0.086^{***} 0.019 -0.094^{***} History of refuge activism- 0.149^{***} 0.025 0.159^{***} 0.025 0.152^{***} 0.025 0.163^{***} Emotional response- 0.149^{***} 0.025 0.154^{***} 0.026 0.146^{***} 0.025 0.148^{***} Self-transcendent values- 0.035^{**} 0.011 0.037^{**} 0.013 0.038^{**} Self-enhancement values- -0.044^{**} 0.017 -0.044^{**} 0.017 -0.044^{**} 0.016 -0.036^{**} Political attitude- -0.150^{***} 0.029 -0.155^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.028 -0.144^{***} Religion- -0.238^{***} 0.052 -0.249^{***} 0.053 -0.248^{***} 0.049 -0.267^{**} Islam- -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other- 0.038 0.115 0.021 0.116 0.040 0.11	- 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Other civil society embed. - -0.009 0.012 -0.010 0.012 - Active before September - 0.232^{***} 0.048 0.245^{***} 0.048 0.227^{***} 0.047 0.242^{***} History of activism - -0.089^{***} 0.020 -0.096^{***} 0.020 -0.086^{***} 0.019 -0.044^{***} History of refugee activism - 0.149^{***} 0.025 0.152^{***} 0.025 0.152^{***} 0.025 0.168^{***} 0.025 0.146^{***} 0.025 0.146^{***} 0.025 0.146^{***} 0.025 0.148^{***} Self-transcendent values - 0.035^{**} 0.013 0.035^{**} 0.017 -0.044^{**} 0.016 -0.036^{***} Political attitude - -0.150^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.016 -0.04^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.026 -0.140^{***} 0.026 -0.140^{***} 0.026 -0.140^{***} 0.026 -0.140^{***} 0.026 -0.140^{***} 0.026 -0.144^{***} 0.016	- 0.048 * 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
Active before September- $0.232***$ 0.048 $0.245***$ 0.048 $0.227***$ 0.047 $0.242***$ History of activism- $-0.089***$ 0.020 $-0.096***$ 0.020 $-0.086***$ 0.019 $-0.094**$ History of refuge activism- $0.149***$ 0.025 $0.159***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.163***$ Emotional response- $0.152***$ 0.025 $0.154***$ 0.026 $0.146***$ 0.025 $0.148***$ Self-transcendent values- $0.035*$ 0.013 $0.035*$ 0.014 $0.037**$ 0.013 $0.038**$ Self-enhancement values- $-0.044**$ 0.017 $-0.044**$ 0.016 $-0.036*$ Political attitude- $-0.150***$ 0.029 $-0.155***$ 0.029 $-0.140***$ 0.028 $-0.144**$ Religion- $-0.238***$ 0.052 $-0.249***$ 0.053 $-0.248***$ 0.049 $-0.267**$ Non-believer- $-0.238***$ 0.052 $-0.249***$ 0.053 $-0.248***$ 0.049 $-0.267**$ Islam- -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other- 0.036 0.021 $0.119***$ 0.020 0.081 0.020 $0.120***$ Income- 0.000 0.30 0.001 0.30 </td <td>* 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016</td>	* 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
History of activism- $-0.089**$ 0.020 $-0.096**$ 0.020 $-0.086***$ 0.019 $-0.094**$ History of refuge activism- $0.149***$ 0.025 $0.159***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.152***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.162***$ 0.025 $0.163***$ Self-transcendent values- $0.035*$ 0.013 $0.035*$ 0.014 $0.037**$ 0.013 $0.038**$ Self-enhancement values- $-0.044**$ 0.017 $-0.039*$ 0.017 $-0.044**$ 0.016 $-0.036*$ Political attitude- $-0.150***$ 0.029 $-0.155***$ 0.029 $-0.140***$ 0.028 $-0.144**$ Religion- $-0.238***$ 0.052 $-0.249***$ 0.053 $-0.248***$ 0.049 $-0.267**$ Non-believer- $-0.238***$ 0.052 $-0.249***$ 0.053 $-0.248***$ 0.049 $-0.267**$ Islam- -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other- 0.036 0.021 $0.119***$ 0.020 0.081 0.020 $0.120***$ Income- 0.000 0.30 0.001 0.30 $ 0.000$ 0.030 0.001 0.030 $-$	* 0.020 0.025 0.026 0.013 0.016
History of refuge activism- 0.149^{***} 0.025 0.159^{***} 0.025 0.152^{***} 0.025 0.163^{***} Emotional response- 0.152^{***} 0.025 0.154^{***} 0.026 0.146^{***} 0.025 0.148^{***} Self-transcendent values- 0.035^{**} 0.013 0.035^{**} 0.014 0.037^{**} 0.013 0.038^{**} Self-enhancement values- -0.044^{**} 0.017 -0.039^{**} 0.017 -0.044^{**} 0.016 -0.036^{**} Political attitude- -0.150^{***} 0.029 -0.155^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.028 -0.144^{**} ReligionReferenceReferenceReferenceReferenceReferenceReferenceReferenceReferenceDanish National Church- -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.248^{***} 0.049 -0.267^{***} Islam- -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other- 0.038 0.115 0.021 0.116 0.040 0.114 0.020 Degree of urbanization- 0.000 0.030 0.001 0.030 $ -$ Income- 0.000 0.300 0.001 0.030 $ -$	0.025 0.026 0.013 0.016
Emotional response- 0.152^{***} 0.025 0.154^{***} 0.026 0.146^{***} 0.025 0.148^{***} Self-transcendent values- 0.035^{*} 0.013 0.035^{*} 0.014 0.037^{**} 0.013 0.038^{**} Self-enhancement values- -0.044^{**} 0.017 -0.039^{**} 0.017 -0.044^{**} 0.016 -0.036^{**} Political attitude- -0.150^{***} 0.029 -0.155^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.028 -0.144^{***} ReligionReference <td>0.026 0.013 0.016</td>	0.026 0.013 0.016
Self-transcendent values- 0.035^* 0.013 0.035^* 0.014 0.037^{**} 0.013 0.038^{**} Self-enhancement values- -0.044^{**} 0.017 -0.039^* 0.017 -0.044^{**} 0.016 -0.036^* Political attitude- -0.150^{***} 0.029 -0.155^{***} 0.029 -0.140^{***} 0.028 -0.144^{***} Non-believer-Reference <td>0.013 0.016</td>	0.013 0.016
Self-enhancement values - -0.044** 0.017 -0.039* 0.017 -0.044** 0.016 -0.036* Political attitude - -0.150*** 0.029 -0.155*** 0.029 -0.140*** 0.016 -0.036* Religion - 0.029 -	0.016
Political attitude - -0.150*** 0.029 -0.155*** 0.029 -0.140*** 0.028 -0.144** Religion Non-believer - Reference	
Religion Reference Reference	k 0.0000
Non-believer - Reference Reference	* 0.029
Danish National Church - -0.238*** 0.052 -0.249*** 0.053 -0.248*** 0.049 -0.267** Islam - -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other - 0.038 0.115 0.021 0.116 0.040 0.114 0.020 Degree of urbanization - 0.086 0.021 0.119*** 0.020 0.081 0.020 0.120*** Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 - - Occupation - </td <td></td>	
Danish National Church - -0.238*** 0.052 -0.249*** 0.053 -0.248*** 0.049 -0.267** Islam - -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other - 0.038 0.115 0.021 0.116 0.040 0.114 0.020 Degree of urbanization - 0.086 0.021 0.119*** 0.020 0.081 0.020 0.120*** Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 - - Occupation - </td <td>erence</td>	erence
Islam - -0.012 0.192 -0.013 0.195 -0.016 0.187 -0.010 Other - 0.038 0.115 0.021 0.116 0.040 0.114 0.020 Degree of urbanization - 0.086 0.021 0.119*** 0.020 0.081 0.020 0.120*** Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 - - Occupation - - - - - - -	
Degree of urbanization - 0.086 0.021 0.119*** 0.020 0.081 0.020 0.120*** Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 -	0.189
Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 - Occupation - - - <td< td=""><td>0.116</td></td<>	0.116
Income - 0.000 0.030 0.001 0.030 - Occupation - <t< td=""><td>0.019</td></t<>	0.019
Occupation	-
run unic - Reference -	-
Part time0.098 0.091 -0.118 0.092 -	-
Self-employed - 0.067 0.087 0.101 0.087 -	-
Student - 0.095 0.013 0.113 0.129 -	-
Unemployed0.044 0.014 -0.050 0.141 -	-
Early retirement - 0.023 0.136 -0.001 0.138 -	-
Retired0.209 0.014 -0.235 0.137 -	-
Other0.195 0.120 -0.219 0.121 -	-
Worktime0.012 0.022 -0.016 0.023 -	-
Highest level of education - 0.035 0.027 0.047 0.027 -	-
Gender	
Female - Reference -	-
Male - 0.038 0.070 0.043 0.071 -	-
Identify as neither - 0.465 0.314 0.518 0.317 -	-
Children - 0.000 0.059 -0.018 0.060 -	-
Age - 0.025 0.017 0.024 0.017 -	-
Age ² - 0.000 0.000 0.000 -	-
Refugee - 0.027 0.144 0.021 0.145 -	-
Constant 0.484*** 0.046 -1.569** 0.531 -1.705*** 0.537 -0.796** 0.251 -0.980**	
R ² 7.49 28.83 27.05 27.46 27.46	* 0.253
Log likelihood -1,671.090 -1,505.966 -1,521.554 -1,518.030 -1,5	* 0.253 5.31
Degrees of freedom 2 34 33 15	

Note: *=p<0.05; **=p<0.01; ***=p<0.001. Coefficients are unstandardized. n=1,259

E. Details of variables included

Variable	Description
Political protest	Counts seven kinds of political protest the respondent reports having taken part in within the last year on a scale from 0-4. It was reduced from 0-7 to 0-4 to avoid small cell counts and outlier effects in the high end of the scale. The kinds of activism counted are detailed in Appendix B.
Contentiousness of social interaction	Based on the analysis of all social media contents data in the activists' Facebook groups, it measures the share of posts and comments with contentious content on a scale from 0-1. Supervised machine learning was utilized to construct the classifier. (see Appendix A)
Contentious framing	Binary variable measuring whether the activist Facebook groups' official self-description defines the groups' purpose as including contentious politics <i>or</i> not. Based on human coding of all the self-description conducted by researchers with extensive contextual knowledge.
Personal network	Measures on a scale from 0-2, whether the respondent reports having been recruited through strong ties networks (2), weak ties network (1) or whether personal network did not play a role in recruitment (0).
Organizational network	Binary measure of whether the respondent reports having been recruited through their organizational network (e.g. being encouraged to join the movement or take action at meeting or in newsletter from an association) (1) <i>or</i> not (0).
Political civil society embeddedness	Additive index ranging 0-9 counting not being member (0), having been member (1), being a passive member (2) or being active member (3) of a: i) union, ii) political party, iii) non-governmental organization.
Non-political civil society embeddedness	Additive index ranging 0-9 counting not being a member (0), having been a member (1), being a passive member (2) or being an active member (3) of a: i) leisure club (e.g. sport, cultural), ii) religious community, iii) non-governmental organization.
Emotional response	Additive index counting whether the respondent to a high or very high degree felt: 1) compassion with the refugees, 2) responsible for helping, 3) angry that the authorities and politicians did not take care of the refugees, 4) ashamed that Danish society was not more welcoming.
Income	Personal yearly gross income in 5 categories with 1=lowest income level; 5=highest income level.
Worktime	Respondent's assessment on a scale from 0 to 5 of the extent to which work or education takes up an amount of time that limits the respondent's engagement in the refugee cause.
Highest level of education	Highest level of education attained: 1) Primary and lower secondary education, 2) General upper secondary education, 3) Vocational upper secondary education and training, 4) Short- and medium cycle tertiary education, 5) Long-cycle tertiary education.
Degree of urbanization	Measures whether the respondent live in a: 1) city, 2) a suburb, 3) town, 4) village, or 5) an isolated house/farm.
Children in household	Binary measure of whether the respondent reports that children are part of the household or not.
Age	Calculated from respondent reported year of birth.

Refugee	Binary measure of whether the respondent came to Denmark as a refugee or immigrant, <i>or</i> was born in Denmark.
Active before September	Binary measure of whether the respondent was active in the movement before the large mobilization in September 2015 <i>or</i> joined the movement as part of the mobilization.
Prior history of activism	Additive index of respondent's participation in the following activities before September 2015 not related to the refugee issue: 1) petitioning, 2) boycotting or political consumerism, 3) demonstration, 4) political meetings, 5) directly influence politicians or civil servants, 6) donated or collected money to a political cause, 7) expressed political opinions in the media or 8) online.
Prior history of refugee activism	Same as <i>Prior history of activism</i> but counts activities related to the refugee issue.
Self-transcendent values	Value scale constructed from standard items in Shalom Schwartz' basic human values theory as operationalized in The European Social Survey questionnaire.
Self-enhancement values	Value scale constructed from standard items in Shalom Schwartz' basic human values theory as operationalized in The European Social Survey questionnaire.
Political attitude	Left-right political scale.
Frequency of church attendance	Measure of how often the respondent report attending religious sermons.
Occupation	Nominal variable with the categories: 1) full-time employed, 2) part-time employed, 3) self- employed, 4) student, 5) unemployed, 6) on early retirement, 7) retired, 8) other.
Gender	Nominal variable with the categories: 1) female, 2) male, 3) does not identify as female or male.
Religion	Nominal variable with the categories: 1) non-believer, 2) Danish National Church (protestant), 3) Islam, 4) other denomination.

F. Full list of estimates of model 2, table 5

Covariate	Coef.	Std. Err.	P-value
Group level			
Political composition	-0.764	0.446	0.087
Cont. interactional context	5.301	0.841	0.000
Contentious framing	0.393	0.190	0.039
Individual level			
Political civil society embed.	0.048	0.014	0.000
Active before September	0.225	0.047	0.000
History of activism	-0.085	0.019	0.000
History of refugee activism	0.149	0.025	0.000
Emotional response	0.146	0.025	0.000
Self-transcendent values	0.037	0.013	0.006
Self-enhancement values	-0.044	0.016	0.006
Political attitude	-0.140	0.028	0.000
Religion			
Non-believer		Reference	
Danish National Church	-0.246	0.049	0.000
Islam	-0.017	0.186	0.926
Other	0.053	0.114	0.642
Degree of urbanization	0.076	0.020	0.000
Constant	-0.546	0.291	0.061
R ²		0.276	
Log likelihood		-1,516.55	
Degrees of freedom		16	

Notes: Coefficients are unstandardized. n=1,259.

G. Online survey questionnaire



Hent ufærdigt spørgeskema Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Kære flygtningeven!

Tak fordi du vil deltage!

I det følgende stiller vi en række spørgsmål om din aktivitet i forbindelse med flygtningesagen. Det tager ca. 15 minutter.

Alle dine svar bliver behandlet fortroligt og opbevaret forsvarligt af forskere fra Københavns Universitet.

Dertil vil du være anonym i alle fremstillinger og vi bruger kun dine svar i forskningsøjemed.

- Dine svar vil blive gemt løbende, og du kan til enhver tid bruge knapperne 'Genoptag senere' og 'Hent ufærdigt spørgeskema' for at afbryde spørgeskemaet og færdiggøre det på et andet tidspunkt. • Hvis du ønsker at gå tilbage til et tidligere spørgsmål, så benyt knappen 'Forrige' - benyt <u>IKKE</u> din browsers Tilbage-knap, da dette kan afbryde
- spørgeskemaet.
- Hvis du ønsker at slette alle dine svar og evt. starte forfra, så benyt knappen 'Afslut og nulstil'.

Har du andre spørgsmål eller kommentarer kan du kontakte os på flygtningevenner@soc.ku.dk

Med venlig hilsen,

Peter Gundelach og Jonas Toubøl Sociologisk Institut, Københavns Universitet

Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
06 06		
Tak fordi du vil tage dig tid til at besvare det I de første spørgsmål vil vi spørge til din aktivitet på Facebook		ingesagen.
Er [Ukendt gruppe] den gruppe du primært følger på Facebook?		
 Ja Nej, jeg følger primært en anden gruppe Nej, jeg bruger ikke Facebook 		
Hvilken gruppe følger du primært på Facebook?		
Vælg venligst Vælg Anden gruppe (nederste valgmulighed) hvis din gruppe ikke fremgår på listen.		
Forrige Flygtningevenner Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Næste Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
18		
Hvornår meldte du dig ind i Dansk Flygtningehjælp?		
 I forbindelse med eller efter at flygtningestrømmen nåede Danmark i september 2015 Jeg meldte mig ind før september 2015 Ved ikke/husker ikke 		

Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
3%		
Er du selv kommet hertil som flygtning, indvandret eller familiesammenført?		
 Ja Nej 		
Hvilket år kom du til Danmark?		
 Skriv et årstal mellem 1916 og 2016, og brug 4 cifre - fx 1980. Lad feltet være tomt hvis du ikke kender svaret. 		
Forrige		Næste
6 Flygtningevenner	C	
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
Sociologisk Institut		Arsiut og nuistil spørgeundersøgelsen
Sociologisk Institut Københavns Universitet		Arsiut og nuistil spørgeundersøgelsen Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet		
Sociologisk Institut Københavns Universitet	, Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet 34 Var der nogen, der opfordrede dig til at melde dig ind i <i>Dansk Flygtningehjælp</i> : Personer som jeg var aktive i flygtningesagen sammen med	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet Var der nogen, der opfordrede dig til at melde dig ind i Dansk Flygtningehjælp: Personer som jeg var aktive i flygtningesagen sammen med Nære venner	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet Var der nogen, der opfordrede dig til at melde dig ind i Dansk Flygtningehjælp? Personer som jeg var aktive i flygtningesagen sammen med Nære venner Bekendte	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet Var der nogen, der opfordrede dig til at melde dig ind i Dansk Flygtningehjælp Personer som jeg var aktive i flygtningesagen sammen med Nære venner Bekendte Kolleger Nærmeste familie	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Via Facebook	Ved personlig henvendelse

Flygtningevenner Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
5%		
Var der nogen, der opfordrede dig til at melde dig ind i Dansk Flygtningen	njælp?	
	Via Facebook	Ved personlig henvendelse
Personer som jeg var aktive i flygtningesagen sammen med		
Nære venner		
Bekendte		
Kolleger		
Nærmeste familie		
€ Sæt gerne flere krydser.		
Blev du opfordret til at melde dig ind gennem en forening eller sammens F.eks. via et nyhedsbrev eller til et møde.	slutning du har tilknytning til?	
 Ja Nej 		
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
9%		
Vi går nu over til at spørge til dit engagement i flygtningesager	n i det hele taget og ikke blot i forbir	ndelse med Facebook.
Hvornår engagerede du dig først i en aktivitet i forhold til flygtningesag	gen?	
 I forbindelse med eller efter at flygtningestrømmen nåede Danmark i september 201 Jeg var aktiv før september 2015 	15	

Flygtningevenner 2) Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Sociologisk Institut Københavns Universitet Hvad får dig til at være aktiv i flygtningesagen? 3 1 (slet ikke) 2 4 5 (i meget høj gad) Ved ikke/irrelevant Jeg er vred over de politiske beslutninger på området Jeg har medfølelse med flygtningene Jeg oplever at mine venner påskønner at jeg er aktiv Jeg er indigneret over flygtningenes situation Det giver mening for mit liv Jeg føler mig som et bedre menneske ved at hjælpe andre Samværet med de andre aktive flygtningevenner Samværet med flygtningene Når regeringen og myndighederne svigter må jeg tage ansvar Når folk jeg synes om er aktive, må jeg også være det

	Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	13%		
I fo	rbindelse med flygtningesagen, hvilke aktiviteter har du været involveret i?		
	Skrevet og kommenteret opslag på Facebook		
	Liket eller delt opslag på Facebook		
	Underskriftsindsamlinger		
	Indsamlet og doneret tøj, møbler m.m. til flygtninge		
	Indsamlet eller givet penge til flygtninge		
	Tværkulturelle aktiviteter såsom fællesspisning, udflugter, undervisning o.lign		
	Været særligt tilknyttet en flygtning eller flygtningefamilie, f.eks. som kontaktperson		
	Deltaget i demonstrationer og events		
	Deltaget i ulydighedsaktioner		
	Hjulpet asylansøgere med deres asylsager, som f.eks. bisidder, tolk eller juridisk hjælp		
	Haft en asylansøger eller flygtning boende privat		
	Modtagelse og assistance til flygtninge netop ankommet til Danmark eller i transit		
	Transporteret flygtninge som skulle ind eller ud af landet i skjul for myndighederne		
	Skjult flygtninge for myndighederne		
	Givet økonomisk eller på anden vis materiel støtte til flygtninge under jorden		
	På anden måde hjulpet flygtninge under jorden		
	Andet (skriv for at vælge)		
😧 Sæt ge	rne flere krydser.		

Sociologisk Institut Københavns Universitet

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

I hvilket regi fandt følgende	aktiviteter sted?			
	l Dansk Flygtningehjælp	I anden gruppe eller sammenslutning	Som individuelt eller privat initiativ i en sluttet kreds	Ved ikke
Jnderskriftsindsamlinger				
ndsamlet og doneret tøj, møbler n.m. til flygtninge				
ndsamlet eller givet penge til lygtninge				
īværkulturelle aktiviteter såsom ællesspisning, udflugter, ındervisning o.lign				
/æret særligt tilknyttet en lygtning eller flygtningefamilie, .eks. som kontaktperson				
Deltaget i demonstrationer og events				
Deltaget i ulydighedsaktioner				
Hjulpet asylansøgere med deres isylsager, som f.eks. bisidder, tolk iller juridisk hjælp				
Haft en asylansøger eller lygtning boende privat				
Modtagelse og assistance til lygtninge netop ankommet til Danmark eller i transit				
Transporteret flygtninge som kulle ind eller ud af landet i skjul or myndighederne				
skjult flygtninge for nyndighederne				
ivet økonomisk eller på anden is materiel støtte til flygtninge nder jorden				
På anden måde hjulpet flygtninge Inder jorden				

Sociologisk Institut Københavns Universitet	nner	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
17%			
Fandt følgende aktiviteter st	ed på eller i relation til et asylcent	er?	
	På eller i relation til et asylcenter	Nej, det var ikke i relation til et asylcenter	Ved ikke
Indsamlet og doneret tøj, møbler m.m. til flygtninge			
Indsamlet eller givet penge til flygtninge			
Tværkulturelle aktiviteter såsom fællesspisning, udflugter, undervisning o.lign			
Været særligt tilknyttet en flygtning eller flygtningefamilie, f.eks. som kontaktperson			
Hjulpet asylansøgere med deres asylsager, som f.eks. bisidder, tolk eller juridisk hjælp			

Forrige

Flygtningevenner
 Sociologisk Institut
 Københavns Universitet

25%

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Hvordan blev du påvirket af historierne om og situationen i forbindelse med flygtningenes ankomst til Danmark i september 2015? Vurdér hvor godt følgende udsagn passer på dig, på en skala fra 1-5, hvor <u>1 betyder 'passer slet ikke' og 5 betyder 'passer i høj grad'</u>.

	1	2	3	4	5	Ved ikke
Det berørte mig ikke i nævneværdig grad						
Jeg følte medfølelse med flygtningene						
Jeg følte et medansvar for at hjælpe flygtningene						
Jeg fik et chok, da jeg så reportagerne om flygtningesituationen						
Jeg blev vred over at myndigheder og politikere ikke tog hånd om flygtningene						
Jeg skammer mig over at det danske samfund ikke tog bedre imod dem						
Jeg blev vred over at flygtningene kom her til Danmark, hvor de ikke har noget at gøre						

Forrige

Flygtningevenner г. Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Sociologisk Institut Københavns Universitet Har du fungeret som organisator eller hovedansvarlig for følgende aktiviteter? Ved ikke Ja Nej Underskriftsindsamlinger Indsamlet og doneret tøj, møbler m.m. til flygtninge Indsamlet eller givet penge til flygtninge Tværkulturelle aktiviteter såsom fællesspisning, udflugter, undervisning o.lign Været særligt tilknyttet en flygtning eller flygtningefamilie, f.eks. som kontaktperson Deltaget i demonstrationer og events Deltaget i ulydighedsaktioner Hjulpet asylansøgere med deres asylsager, som f.eks. bisidder, tolk eller juridisk hjælp Haft en asylansøger eller flygtning boende privat Modtagelse og assistance til flygtninge netop ankommet til Danmark eller i transit Transporteret flygtninge som skulle ind eller ud af landet i skjul for myndighederne Skjult flygtninge for myndighederne Givet økonomisk eller på anden vis materiel støtte til flygtninge under jorden På anden måde hjulpet flygtninge under jorden

Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Genoptag senere

Sociologisk Institut Københavns Universitet

Hvornår fandt aktiviteterne sted? Både før og efter Efter flygtningestrømmen kom til 🛛 Før flygtningestrømmen kom til flygtningestrømmen kom til Danmark i september 2015 Danmark i september 2015 Ved ikke Danmark i september 2015 Skrevet og kommenteret opslag på Facebook Liket eller delt opslag på Facebook Underskriftsindsamlinger Indsamlet og doneret tøj, møbler m.m. til flygtninge Indsamlet eller givet penge til flygtninge Tværkulturelle aktiviteter såsom fællesspisning, udflugter, undervisning o.lign Været særligt tilknyttet en flygtning eller flygtningefamilie, f.eks. som kontaktperson Deltaget i demonstrationer og events Deltaget i ulydighedsaktioner Hjulpet asylansøgere med deres asylsager, som f.eks. bisidder, tolk eller juridisk hjælp Haft en asylansøger eller flygtning boende privat Modtagelse og assistance til flygtninge netop ankommet til Danmark eller i transit Transporteret flygtninge som skulle ind eller ud af landet i skjul for myndighederne Skjult flygtninge for myndighederne Givet økonomisk eller på anden vis materiel støtte til flygtninge under iorden På anden måde hjulpet flygtninge under jorden

Flygtningevenner
 Sociologisk Institut
 Københavns Universitet

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Vi vil nu stille en række spørgsmål om dit medlemskab og aktiviteter i forskellige foreninger og sammenslutninger, herunder politiske og religiøse.

Folk tilhører nogen gange forskellige foreninger eller sammenslutninger. Er du eller har du tidligere været medlem af:

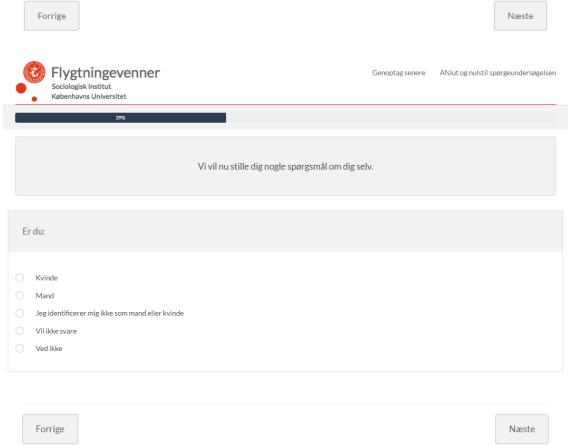
	Er medlem og deltager aktivt	Er medlem, men deltager ikke aktivt	Har tidligere været medlem	Har aldrig været medlem	Ved ikke
Politisk parti					
En fagforening, erhvervsorganisation eller en faglig sammenslutning					
En kirke, eksempelvis folkekirken, eller en anden religiøs sammenslutning					
En sportsklub, fritidsklub eller kulturel forening					
Humanitær organisation eller NGO					
Anden forening eller sammenslutning					

Forrige

Flygtningevenner 2 Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Sociologisk Institut Københavns Universitet Vi vil nu spørge dig om din deltagelse i forskellige typer af politiske og sociale aktiviteter. Her tænker vi ikke bare på aktiviteter i relation til flygtningesagen, men også i relation til alle mulige andre sager. Har du... Har gjort det tidligere Har det gjort det inden for det seneste år Skrevet under på en underskrift indsamling Boykottet eller bevidst købt bestemte vare af politiske, etiske eller miljømæssige grunde Deltaget i en demonstration Deltaget i et politisk møde Kontaktet eller forsøgt at kontakte en politiker eller en embedsmand for at fremlægge mine synspunkter Givet eller indsamlet penge til støtte for sociale eller politiske aktiviteter Kontaktet eller optrådt i medierne for at udtrykke mine synspunkter Udtrykt politiske synspunkter på Internettet 8 Sæt gerne flere krydser.

Forrige

ζ, Flygtningevenner Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Sociologisk Institut Københavns Universitet For de aktiviteter du har deltaget for længere tid siden end 1 år, gjorde du det så i relation til flygtningesagen eller andre sager? Det var kun i forhold til Det var kun i forhold til andre Både i forhold til flygtningesagen flygtningesagen Ved ikke og andre sager sager Skrevet under på en underskrift indsamling Boykottet eller bevidst købt bestemte vare af politiske, etiske eller miljømæssige grunde Deltaget i en demonstration Deltaget i et politisk møde Kontaktet eller forsøgt at kontakte en politiker eller en embedsmand for at fremlægge mine synspunkter Givet eller indsamlet penge til støtte for sociale eller politiske aktiviteter Kontaktet eller optrådt i medierne for at udtrykke mine synspunkter Udtrykt politiske synspunkter på Internettet



Hjalmar Bang Carlsen, Jonas Toubøl and Snorre Ralund

Bringing Social Context back in

Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
41%		
Hvad er din civilstand?		
 Gift eller i et registreret partnerskab Bor sammen med min samlever (ikke juridisk registreret) Fraskilt/separeret/partnerskab opløst/enke Enlig Andet 		
Forrige		Næste
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
43% Har du hjemmeboende børn (egne børn, stedbørn, adoptivbørn, plejebørn eller samle	evers børn)?	
 Ja Nej Ved ikke 		
Forrige		Næste

Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
45%		
Hvilken beskrivelse dækker bedst det område, hvor du bor?		
 En stor by En forstad til eller udkanten af stor by En mellemstor eller mindre by En landsby En gård eller et hus på landet Ved ikke 		
Forrige		Næste
Flygtningevenner Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
I hvilket postnummer bor du?		
Skriv fire cifre - fx 2200.		
Forrige		Næste

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Flygtningevenner
 Sociologisk Institut
 Københavns Universitet

I det følgende vil vi spørge til dine værdier.

Her er nogle beskrivelser af forskellige personer.

Marker venligst hvor meget du mener den pågældende ligner eller ikke ligner dig.

	Ligner mig slet ikke	Ligner mig ikke	Ligner mig lidt	Ligner mig	Ligner mig meget	Ved ikke
Det er vigtigt for vedkommende at være rig. Vedkommende vil gerne have mange penge og dyre ting.						
Vedkommende mener, det er vigtigt, at alle mennesker i verden bliver behandlet lige. Vedkommende synes, at alle skal have lige muligheder her i livet.						
Det er vigtigt for vedkommende at vise sine evner. Vedkommende ønsker, at andre mennesker skal beundre det, vedkommende gør.						
Det er vigtigt for vedkommende at lytte til mennesker, der er anderledes end vedkommende selv. Selv når vedkommende er uenig, vil vedkommende gerne forstå dem.						
Det er meget vigtigt for vedkommende at hjælpe mennesker omkring sig. Vedkommende er interesseret i deres ve og vel.						
Det er vigtigt for vedkommende at have stor succes. Vedkommende håber, at andre mennesker anderkender det, vedkommende udretter.						
Det er vigtigt for vedkommende at få respekt fra andre. Vedkommende vil gerne have at andre gør, som vedkommende siger.						
Det er vigtigt for vedkommende at være loyal over for sine venner. Vedkommende ønsker at være noget for de mennesker, der er tæt på vedkommende.						

Flygtningevenner
 Sociologisk Institut
 Københavns Universitet

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Der er forskellige opfattelser af folks rettigheder i et demokrati.

50%

På en skala fra 1 til 7, hvor <u>1 betyder slet ikke vigtigt og 7 betyder meget vigtigt</u>, hvor vigtigt er det:

	1 (slet ikke vigtigt)	2	3	4	5	6	7 (meget vigtigt)	Ved ikke
At alle borgere har en rimelig levestandard								
At de offentlige myndigheder respekterer og beskytter mindretals rettigheder								
At borgerne får flere muligheder for at deltage, når der skal træffes politiske beslutninger								
At borgere har mulighed for at udøve civil ulydighed, når de er imod offentlige myndigheders handlinger								
At offentlige myndigheder respekterer demokratiske rettigheder, uanset hvad								
At personer, der har opholdt sig i landet i længere tid, men som ikke er danske statsborgere, har ret til at stemme ved folketingsvalg								



Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

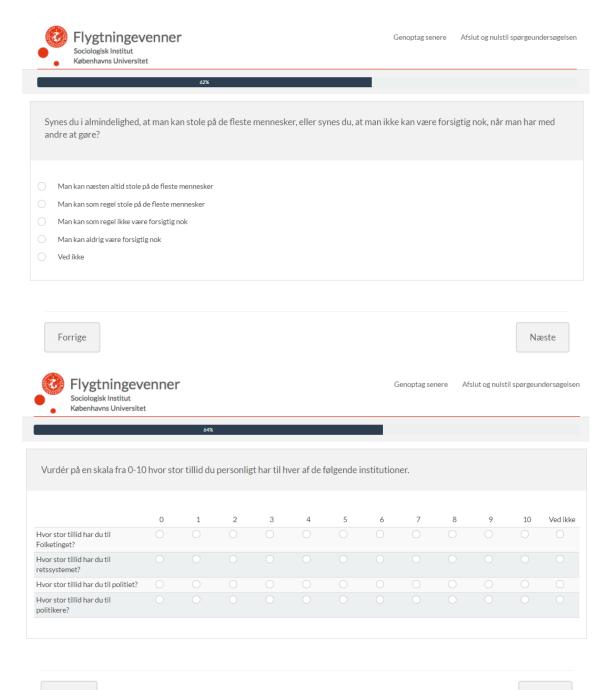
I hvilken udstrækning er du enig eller uenig i følgende udsagn:

Hverken enig eller							
	Helt uenig	Delvist uenig	uenig	Delvis enig	Helt enig	Ved ikke	
Folk som jeg har ingen indflydelse på, hvad regeringen foretager sig							
Jeg tror ikke regeringen bekymrer sig ret meget om, hvad folk som jeg mener							
Jeg føler, at jeg har en ret god forståelse for de vigtige politiske emner i Danmark							
Jeg tror, at de fleste mennesker i Danmark er bedre informeret om politik og regeringens aktiviteter, end jeg er							

Forrige

Flygtning Sociologisk Institu Københavns Unive	t						G	ienoptag sei	nere Afs	lut og nulst	til spørgeur	ndersøgelsen
	54	%										
l politik bruges somme Hvor vil du placere dig					re. og 10 l	betyder h	øjre?					
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	Ved ikke
0: Venstre. 10: Højre.												
Forrige Flygtning Sociologisk Institu Københavns Unive	t rsitet	56%					G	enoptag ser	nere Afs	lut og nulsf		æste
Har du ændret politisk	standpunkt s	om konse	kvens af	dit engage	ement i fly	gtninges	agen?					
 Ja Nej Ved ikke 												
Hvordan har du ændre	et politisk stan	dpunkt?										
 Jeg mener man skal føre Jeg mener man skal føre Ved ikke 					2							

	Sociologisk Institut Kabenhavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	58%		
Be	etragter du dig selv som tilhørende en bestemt religion eller trosretning?		
	Nej Ja, Den Danske Folkekirke Ja, Islam Ja, en anden religion eller trosretning (skriv):		
	Forrige Flygtningevenner Sociologisk Institut	Genoptag senere	Næste Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	Københavns Universitet 60%		
	lvor ofte går du i kirke (eller lign.: moske, synagoge)? /ed dette spørgsmål bedes du se bort fra kirkebesøg i forbindelse med bryllupper, beg	ravelser og barnedåb).
	Cirka 1 gang om ugen eller oftere		
	Cirka 1 gang om måneden		
	Ved særlige højtider (fx jul og påske)		
	Sjældnere		
	Aldrig, næsten aldrig		
	Ved ikke		



Flygtningevenner Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Z Sociologisk Institut Københavns Universitet 66% Har dine oplevelser og erfaringer med flygtningesagen ændret din tillid til følgende institutioner? Nej, det har ikke ændret sig Ja, min tillid er øget Ja, tillid er faldet Folketinget Retssystemet Politiet Politikere Forrige Næste Flygtningevenner ₹. Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen Sociologisk Institut Københavns Universitet I hvilket omfang synes du, at Danmark bør tillade mennesker, der tilhører en anden race eller etnisk gruppe end de fleste danskere, at flytte hertil? Tillade mange at flytte hertil Tillade en del Tillade nogle få Ikke tillade nogen Ved ikke

Forrige

		70%			
Bliver Danmark et bedre e	ller dårligere sted	at bo af, at mennesker fra	andre lande flytter he	til?	
	0 1	2 3 4	5 6	7 8	9 10 Ved ik
): Dårligere sted at bo. .0: Bedre sted at bo.					
Forrige					Næste
Sociologisk Institut Københavns Universite		726	G	enoptag senere Afsi	lut og nulstil spørgeundersøge
Sociologisk Institut Københavns Universitet	t ing er vigtige for at	t være rigtig dansk. Andre		-	ut og nulstil spørgeundersøge
Sociologisk Institut Københavns Universitet	t ing er vigtige for at ert af de følgende t	: være rigtig dansk. Andre ting er?	siger, at de ikke er så v	igtige.	ut og nulstil spørgeundersøge
Sociologisk Institut Københavns Universitet Folk siger, at de følgende ti Hvor vigtig synes du, at hvo t være født i Danmark. Hvor igtigt er det for at være rigtig	t ing er vigtige for at	t være rigtig dansk. Andre		-	
Sociologisk Institut	t ing er vigtige for at ert af de følgende f Meget vigtigt	: være rigtig dansk. Andre ting er? Temmelig vigtigt	siger, at de ikke er så v Ikke særlig vigtigt	rigtige. Slet ikke vigtigt	Ved ikke
Sociologisk Institut Københavns Universiter Folk siger, at de følgende ti Hvor vigtig synes du, at hvo t være født i Danmark. Hvor igtigt er det for at være rigtig ansk? t respektere danske politiske istitutioner og love. Hvor vigtigt	t ing er vigtige for at ert af de følgende f Meget vigtigt	: være rigtig dansk. Andre ting er? Temmelig vigtigt	siger, at de ikke er så v Ikke særlig vigtigt	rigtige. Slet ikke vigtigt	Ved ikke
Sociologisk Institut Københavns Universitet Folk siger, at de følgende ti Hvor vigtig synes du, at hvo t være født i Danmark. Hvor igtigt er det for at være rigtig ansk? tr espektere danske politiske istitutioner og love. Hvor vigtigt r det for at være rigtig dansk? t have dansk familiebaggrund. Ivor vigtigt er det for at være	t Ing er vigtige for at ert af de følgende f Meget vigtigt	t være rigtig dansk. Andre ting er? Temmelig vigtigt	siger, at de ikke er så v Ikke særlig vigtigt	rigtige. Slet ikke vigtigt	

Flygtningevenner Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
Købennavns Universitet 74%		
Til slut vil vi spørge dig om en række ger	nerelle emner.	
l hvilket år er du født?		
€ Skriv et årstal mellem 1916 og 2016, og brug 4 cifre - fx 1980.		
Forrige		Næste
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
76%		
Er du født i Danmark?		
Ja Nej Ved ikke		
Hvilket land er du født i?		
Vælg venligst Vælg Andet land (nederste valgmulighed) hvis dit fødeland ikke fremgår på listen.		
Hvilket år flyttede du til Danmark? Lad feltet stå tomt, hvis du aldrig har boet i Danmark.		
 Skriv et årstal mellem 1916 og 2016, og brug 4 cifre - fx 1980. 		
Forrige		Næste

Sociologisk Institut Københavns Universitet	r	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	78%		
Hvilke nationaliteter identificerer Vælg op til to lande.	du dig med?		
Nationalitet:	Vælg venligst		×
Nationalitet:	Vælg venligst		Ŧ
♥ F.eks. Danmark, Chile eller Tyrkiet. Vælg Ikke på listen hvis de nationaliteter du	identificerer dig med ikke fremgår på listen.		
Forrige			Næste
Flygtningevenne Sociologisk Institut Københavns Universitet	r	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	80%		
Er du dansk statsborger?			
 Ja Nej Ved ikke 			
Forrige			Næste

Sociologisk Institut	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
Københavns Universitet 824		
Hvad er den højeste uddannelse du har gennemført?		
Folkeskole Gymnasiale uddannelser, studentereksamen, HF, HHX, HTX Erhvervsuddannelse, Arbejdsmarkedsuddannelser, Basisår på Erhvervsfaglige uddannelser, faglært Kort eller mellemlang videregående uddannelse. F.eks. Erhvervsakademiuddannelser, datamatiker, Lang videregående uddannelse. F.eks. universitetsbachelor, kandidatuddannelse, Ph.d. Ved ikke Andet:		
Forrige Flygtningevenner Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Næste Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
84%		
Hvad er din stilling?		
 Fuldtidsansat Deltidsansat Selvstændig Under uddannelse Arbejdssøgende Førtidspensionist Folkepensionist Asylansøger Andet: 		
Forrige		Næste

Flygtningevenner
 Sociologisk Institut
 Københavns Universitet

Genoptag senere Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen

Bruger du erfaringer og kompetencer fra dit arbejde (nuværende eller tidligere) eller din uddannelse i dine aktiviteter i forbindelse med
flygtningesagen?

	Ja	Nej
Skrevet og kommenteret opslag på Facebook		
Liket eller delt opslag på Facebook		
Underskriftsindsamlinger		
Indsamlet og doneret tøj, møbler m.m. til flygtninge		
Indsamlet eller givet penge til flygtninge		
Tværkulturelle aktiviteter såsom fællesspisning, udflugter, undervisning o.lign		
Været særligt tilknyttet en flygtning eller flygtningefamilie, f.eks. som kontaktperson		
Deltaget i demonstrationer og events		
Deltaget i ulydighedsaktioner		
Hjulpet asylansøgere med deres asylsager, som f.eks. bisidder, tolk eller juridisk hjælp		
Haft en asylansøger eller flygtning boende privat		
Modtagelse og assistance til flygtninge netop ankommet til Danmark eller i transit		
Transporteret flygtninge som skulle ind eller ud af landet i skjul for myndighederne		
Skjult flygtninge for myndighederne		
Givet økonomisk eller på anden vis materiel støtte til flygtninge under jorden		
På anden måde hjulpet flygtninge under jorden		

6 Flygtningevenner	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelser
Sociologisk Institut Københavns Universitet		
92%		
Hvad er din samlede årsindtægt, brutto – dvs. før skat?		
0		
Under 100.000 kr.		
 100.000 - 149.999 kr. 150.000 - 199.999 kr. 		
200.000 - 249.999 kr.		
200000 - 249.999 kr.		
300.000 - 399.999 kr.		
400.000 - 499.999 kr.		
500.000 - 599.999 kr.		
600.000 - 699.999 kr.		
700.000 eller derover		
Forrige		Næste
Sociologisk Institut Københavns Universitet	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgels
94%		
Til slut vil vi høre om vi må benytte nogle informationer om din Facebook-akt profil og din venneliste. Ønsker du at dele disse informationer med os?	tivitet til vores forskning. Det	drejer sig om din offentlige
al (
) Nej		
J · •••		
Forrige		Næste

Sociologisk Institut Københavns Universitet		Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
	96%	_	
Log venligst ind via Facebook-knappen nedenfo	r.		
Forrige	Tak!		Næste
Sociologisk Institut Københavns Universitet	92%	Genoptag senere	Afslut og nulstil spørgeundersøgelsen
Tak for dine svar. Er der noget du ønsker at tilføje eller uddybe om	dig selv og dit engagement i flygtninge	esagen?	

Bringing Social Context back in



Der er ikke flere spørgsmål og dine svar er gemt. Tusind tak for, at du tog dig tid til at besvare skemaet. Det har stor betydning for undersøgelsen. Venlig hilsen Peter Gundelach og Jonas Toubøl

Afslut og forlad undersøgelsen

Hjalmar Bang Carlsen, Jonas Toubøl and Snorre Ralund

Genoptag senere