DỰ ĐOÁN CHỮ CÁI KÝ HIỆU THỦ NGỮ BẰNG THUẬT TOÁN MÁY HỌC

Đồng Quốc Tuấn -18520185 -CS114.K21.KHTN Link Github:

https://github.com/furu-tu an-dong/CS114.K21.KHTN



I. Giới thiệu bài toán

- Bài toán dự đoán hình ảnh của bàn tay để đưa ra kết quả thuộc chữ cái nào trong bảng chữ cái thủ ngữ Việt Nam bằng thuật toán máy học.
- Dữ liệu dùng để dự đoán: hình ảnh của bàn tay.
- Bài toán phân loại 22 nhãn tương ứng với 22 ký hiệu trong bảng chữ cái thủ ngữ Việt Nam không bao gồm: "Đ".



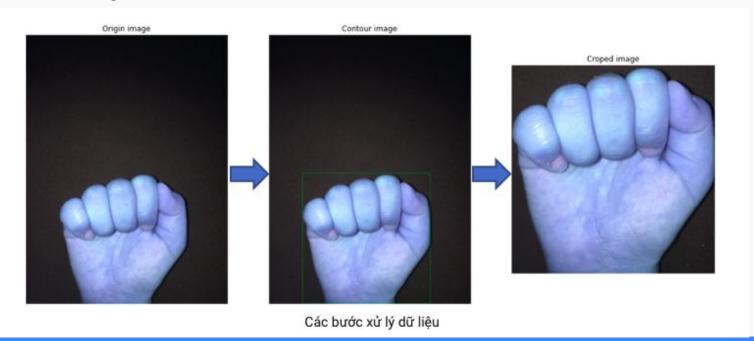
II. Xây dựng ứng dụng máy học

- 1. Mô tả dữ liệu
- 2. Tiền xử lý dữ liệu
- 3. Các thuật toán máy học
- 4. Training
- 5. Đánh giá
- 6. Tinh chỉnh (Tuning) các tham số
- 7. Dự đoán trên dữ liệu mới

1. Mô tả dữ liệu

- Ngôn ngữ kí hiệu tĩnh Việt Nam bao gồm 25 kí tự bao gồm 23 kí tự Việt Nam không bao gồm F, J, W, Z và 2 kí hiệu dấu 'râu' và 'mũ'.
- Bộ dữ liệu đồ án bao gồm 22 kí tự không bao gồm kí tự 'Đ'
- Mỗi kí tự bao gồm 50 hình ảnh đều được chụp bằng điện thoại, dưới ánh đèn Flash và nền đen.
- Kích thước bộ dữ liệu bao gồm 22 * 50 = 1100 hình ảnh

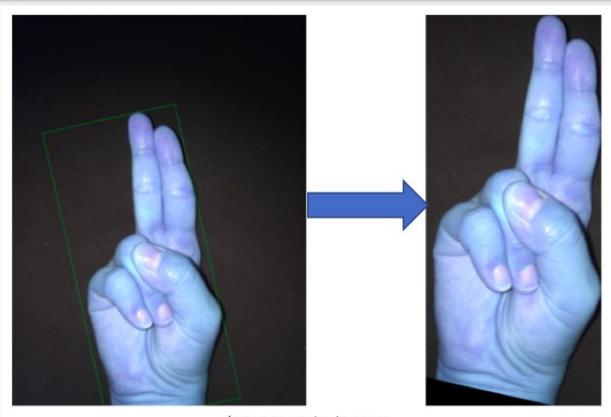
Loại bỏ những thông tin không cần thiết như phần rìa đen của background



Quá trình xử lý bao gồm 2 bước:

- Bước 1: Ánh bằng cách đưa về ảnh gray -> lọc nhiễu bằng bộ lọc Gausian -> áp dụng thresh hold để chuyển về ảnh binary (vì màu da và màu nền đối nhau). Tìm contour lớn nhất của ảnh binary và bounding box tương ứng (khung màu xanh của hình Countour image ở trên).
- Bước 2: Vì sẽ có một số bounding box có góc xoay, nên cần thực hiện một số phép biến đổi hình học để đưa về góc thẳng.

Hình ảnh sau khi loại bỏ những thông tin không cần thiết được sử dụng để rút trích đặc trưng.



Áp dụng phép biến đổi hình học

- Vì các hình sau khi xử lý có size khác nhau nên cần đưa về 90x90.
- Rút trích đặc trưng: Xem xét sự khác nhau giữa các ký hiệu chính là hình dáng và góc cạnh của ngón tay.
- Chuyển đổi hình ảnh thành vector (8100x1). Cũng chính là input của các model.





- Phân chia dữ liệu: Dùng dữ liệu vừa được rút trích đặc trưng ở trên, để xây dựng model. Trong đó 80% dùng để train các thuật toán và 20% để thẩm định kết quả.
- Dữ liệu ở folder test, bao gồm 5 ảnh cho từng 22 folder đại diện các ký tự, là bộ dữ liệu thô cần phải được tiền xử lý và rút trích đặc trưng, để kiểm tra hiệu quả của thuật toán tốt nhất chọn được.

3. Các thuật toán máy học

- K-Nearest-Neighbors (k-NN)
- Logistic Regression sử dụng kĩ thuật one-vs-rest (OvR)
- Softmax Regression

4. Training

Sử dụng các model mặc định của thư viện Scikit-learn

5. Đánh giá

- k-NN có kết quả thấp nhất với f1-score = 0.4
- Softmax Regression và OvR có kết quả gần giống nhau f1-score = 0.82
- Ký tự G có hiệu quả dự đoán thấp nhất ở cả Softmax Regression và OvR.

5. Đánh giá

			***				-1-1	. 100 00			Acquesqu on	training set	. 100 09		
Accuracy on training set: 100.0%				Accuracy on training set: 100.0% Accuracy on test set: 81.81818181818183%				Accuracy on training set: 100.0% Accuracy on test set: 82.272727272728%							
Accuracy on test set: 40.454545454545458 precision recall f1-score support					precision		fl-score	aupport	Accuracy on	precision		f1-score	support		
	1	precision	recall	II-score	support		precision	recarr	II-score	support		PICCISION	100411	11-50010	Support
	А	0.08	0.75	0.14	12	A	0.57	0.67	0.62	12	9	A 0.53	0.67	0.59	12
	В	1.00	0.78	0.88	9	В	0.82	1.00	0.90	9		в 0.90	1.00	0.95	9
	Č	1.00	0.07	0.12	15	č	1.00	0.87	0.93	15		1.00	0.87	0.93	15
	D	0.58	0.78	0.67	9	D	0.90	1.00	0.95	9	(6)	0.90	1.00	0.95	9
	E	0.71	0.56	0.63	9	E	1.00	0.89	0.94	9	200	E 1.00	0.89	0.94	9
	G	1.00	0.12	0.22	8	G	1.00	0.25	0.40	8		g 0.67	0.25	0.36	8
	H	1.00	0.08	0.14	13	H	0.64	0.54	0.58	13			0.62	0.67	13
	ï	1.00	0.33	0.50	9	Ī	0.71	0.56	0.63	9	92	0.71	0.56	0.63	9
	ĸ	1.00	0.10	0.18	10	K	1.00	0.90	0.95	10	ī	K 0.90	0.90	0.90	10
	L	0.00	0.00	0.00	و	L	1.00	1.00	1.00	9	i	1.00	1.00	1.00	9
	м	0.42	0.73	0.53	11	M	0.53	0.82	0.64	11	i	4 0.60	0.82	0.69	11
	N	0.78	0.70	0.74	10	N	0.67	1.00	0.80	10	1	N 0.67	1.00	0.80	10
	0	1.00	0.17	0.29	12	0	0.92	1.00	0.96	12		0.92	1.00	0.96	12
	P	1.00	0.07	0.12	15	P	0.85	0.73	0.79	15	1	0.79	0.73	0.76	15
	o	1.00	0.14	0.25	7	Q	0.67	0.57	0.62	7		0.80	0.57	0.67	7
	R	0.86	0.86	0.86	7	R	1.00	1.00	1.00	7	1	R 0.88	1.00	0.93	7
	s	0.75	0.90	0.82	10	S	0.82	0.90	0.86	10		0.90	0.90	0.90	10
	T	0.86	0.55	0.67	11	T	0.89	0.73	0.80	11		r 0.90	0.82	0.86	11
	U	0.88	0.88	0.88	8	U	0.80	1.00	0.89	8	The state of the s	J 0.80	1.00	0.89	8
	v	1.00	0.10	0.18	10	v	1.00	0.80	0.89	10		7 1.00	0.70	0.82	10
	х	1.00	0.33	0.50	9	X	0.80	0.89	0.84	9		K 0.80	0.89	0.84	9
	Y	1.00	0.43	0.60	7	Y	1.00	1.00	1.00	7	,	7 1.00	1.00	1.00	7
					490	350				340					
accura	асу			0.40	220	accuracy			0.82	220	accurac	7		0.82	220
macro	avg	0.81	0.43	0.45	220	macro avg	0.84	0.82	0.82	220	macro av	0.84	0.83	0.82	220
weighted a	avg	0.81	0.40	0.42	220	weighted avg	0.84	0.82	0.81	220	weighted av	0.83	0.82	0.82	220

k-NN one-vs-rest Softmax Regression

6. Tinh chỉnh (Tuning) các tham số

Sau khi tuning, Logistic Regression kỹ thuật one-vs-rest cho kết quả tốt nhất với f1-score = 0.83

	training set:		27270	
Accuracy on	test set: 82.			
	precision	recall	fl-score	support
A		0.67	0.59	12
В		1.00	0.95	9
С	1.00	0.87	0.93	15
D		1.00	0.95	9
E	1.00	0.89	0.94	9
G	0.67	0.25	0.36	8
H	0.73	0.62	0.67	13
I	0.71	0.56	0.63	9
K	1.00	0.90	0.95	10
L	1.00	1.00	1.00	9
М	0.60	0.82	0.69	11
N	0.67	1.00	0.80	10
0	0.92	1.00	0.96	12
P	0.79	0.73	0.76	15
Q	0.80	0.57	0.67	7
- R		1.00	0.93	7
s		0.90	0.90	10
T		0.82	0.86	11
Ū		1.00	0.89	8
v		0.80	0.89	10
×		0.89	0.84	9
Ÿ		1.00	1.00	7
1	1.00	1.00	1.00	*
accuracy			0.83	220
macro avo		0.83	0.82	220
weighted avg	0.84	0.83	0.82	220

7. Dự đoán trên dữ liệu mới

Sử dụng one-vs-rest với các tham số tốt nhất trên bộ dữ liệu <u>test</u> (khác nhau về cường độ sáng, góc chụp, ...), kết quả thu được: f1-score = 0.2

Accuracy:	20.	909090909090	2200	437	
		precision	recall	f1-score	support
	A	0.00	0.00	0.00	5
	В	0.00	0.00	0.00	5
	С	0.33	0.60	0.43	5
	D	0.22	0.40	0.29	5
	E	0.20	0.40	0.27	5
	G	0.00	0.00	0.00	5
	H	1.00	0.20	0.33	5
	I	0.25	0.40	0.31	5
	K	0.00	0.00	0.00	5
	L	1.00	0.20	0.33	5
	M	0.07	0.20	0.11	5
	N	0.20	0.40	0.27	5
	0	0.00	0.00	0.00	5
	P	0.00	0.00	0.00	5
	Q	0.00	0.00	0.00	5
	R	0.00	0.00	0.00	5
	S	0.50	0.20	0.29	5
	T	0.20	0.20	0.20	5
	U	0.40	0.40	0.40	5
	V	0.75	0.60	0.67	5
	X	0.20	0.20	0.20	5
	Y	0.50	0.20	0.29	5
accura	асу			0.21	110
macro a	avg	0.26	0.21	0.20	110
weighted a	avg	0.26	0.21	0.20	110

III. Kết luận

- Bài toán bị overfit có thể do bộ dữ liệu train chưa đa dạng về môi trường, model chưa hợp lý hoặc đặc trưng không chuẩn xác.
- Bài toán chưa xử lý được với ảnh có background không phải
 là màu tối. Chưa áp dụng vào được realtime.
 - ** Hướng giải quyết **
- Cần áp dụng các phương pháp loại bỏ background chỉ lấy mỗi bàn tay. Xem xét các đặc trưng quan trọng khác và model hợp lý cho đặc trưng đó.