

Università degli Studi di Verona Dipartimento di Informatica Corso di Laurea in Informatica

Tesi di Laurea in Riconoscimento statistico di immagini raffiguranti bottiglie di vino

Laureanda: Alessia Bodini Relatore: Marco Cristani Correlatore: Pietro Lovato

Anno accademico 2018/2019 20 Novembre 2019

Scopo del progetto

Il progetto consiste nella realizzazione di un software di riconoscimento per bottiglie di vino. Si utilizzano tre dataset diversi:

- ground-thruth (o gt) dataset: immagini ufficiali dal sito di Vinitaly;
- **raw** dataset: foto di vini recuperate tramite social;
- **bottles** dataset: ritagli delle bottiglie dal precedente dataset.







Stato dell'arte

Diverse sono le applicazioni di ricerca di vini che negli ultimi anni hanno implementato un quale tipo di riconoscimento visivo delle etichette:

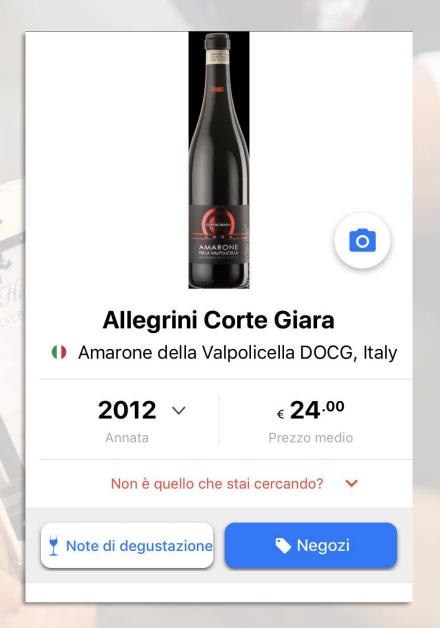








- 1 L'etichetta deve essere centrata e messa a fuoco
- Velocità elevata ma riconoscimenti non perfetti
- Comprende riconoscimento dell'anno con relativo prezzo
- Non utilizzabile per immagini *in the wild*





- Riconoscimento buono anche per immagini in the wild
- ▼ Velocità minore rispetto al precedente



CORTE GIARA Amarone Della Valpolicella Corvina Blend

Check price

- **9,1** 56 ratings **9,4** 2 pro ratings

Vinous ratings

- Verona in Veneto, Italy
- Corvina Blend



- Riconoscimento tramite pattern recognition e OCR
- Bassa qualità ed effetti luci/ombre possono compromettere il risultato
- Sulle bottiglie ritagliate dal dataset *raw* si ha un'accuratezza del 69.1%

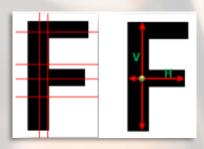


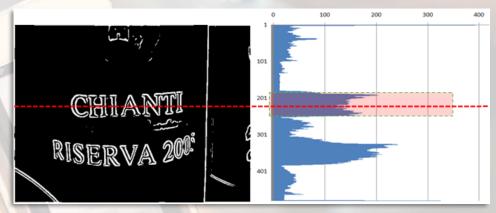
Tecniche di riconoscimento

Diverse sono le tecniche di riconoscimento già sviluppate, sia nel campo delle bevande sia in quello farmaceutico. Quella ad aver riportato i migliori risultati nell'applicazione a bottiglie di vino è stata realizzata da alcuni studenti della Chonnan National University. La lettura di un'etichetta avviene in due passaggi fondamentali:

1 text detection

- ricerca della regione di testo tramite *canny edge* detector
- 🛾 rilevazione <mark>dei s</mark>ingoli caratteri
- unione dei caratteri nella sequenza corretta
- text recognition ricercando in ogni carattere le differenze con gli altri presenti (approccio statistico)





L'accuratezza ha raggiunto il 97.5%.

Cognitive Services di Microsoft

Microsoft mette a disposizione dell'utente una serie di **Cognitive Services** tra i quali due **API** che possono essere utilizzate in combinazione per ottenere testo scritto a mano o stampato da un'immagine:

- Recognize Text: ritorna l'indirizzo al quale reperire i risultati;
- ₹ Get Recognize Text Operation Results. ritorna un file .json con i risultati ottenuti dal riconoscimento.

Riconoscimento ottenuto da una foto di Amarone di Corte Giara 🗧

```
"recognitionResult": {
    "lines": [
            "boundingBox": [
                 21,
                 348,
                114,
                 347,
                115,
                360,
                21,
                 361
            "text": "CORTE GIARA",
            "words": [
                     "boundingBox": [
                         22,
                         348,
                         66,
                         348,
                         66,
                         361,
                         22,
                         361
                     "text": "CORTE"
                },
```

Cognitive Services di Microsoft → Esempio di riconoscimento

2013

CAPARZO

BRUNELLO DI MONTALCINO



DENOMINAZIONE DI ORIGINE CONTROLLATA E CARAMIA

Cognitive Services di Microsoft

Dall'analisi dei risultati ottenuti per l'intero dataset si possono definire alcuni punti necessari per permettere un riconoscimento soddisfacente:

- Font di semplice lettura con scrittura in stampato minuscolo o (meglio) maiuscolo
- Poche distorsioni/rotazioni
- Ambiente chiari e luminosi
- Buona qualità della foto
- Ambienti con ulteriori richiami alla marca della bottiglia
- Mancata presenza di altre bottiglie all'interno



Classificazione dei prodotti

Per la classificazione di una foto X si procede con i seguenti passaggi:

- Riconoscimento (tramite API) del testo dalla foto X e da tutte le immagini nel dataset gt
- Comparazione dei risultati ottenuti per la foto X con quelli dalle immagini in gt.
 - Per ogni immagine *ground-truth* confrontata si esaminano le distanze tra una parola riconosciuta in *X* e ognuna di quelle ritrovate nell'immagine *gt* tramite **distanza di Damearau-Levenshtein** (DL), tenendo solo il minor punteggio raggiunto per ogni parola in *X*. Ad esempio:

- La somma ottenuta dall'insieme delle distanze calcolata per ogni singola parola rappresenta un valore di somiglianza con quel vino
- L'immagine in gt che ha ottenuto il punteggio minimo rappresenta il vino X nella foto indicata in partenza

Classificazione dei prodotti

Il risultato ottenuto per la foto di una bottiglia di Falesia, ad esempio, è il seguente:

Enter the name of an image in 'images_winebottles\test': Falesia.jpg

Sorting bottles for similarities with the chosen one:
['Falesia' 'Primitivo' 'LaSala' 'Jorche' 'Valiano' 'TelosWhite' 'Rinaldi'
'Pinkfluid' 'Colvendra' 'CorteGiaraRipasso' 'CorteGiaraAmarone'
'CorteMajoli' 'CorteMajoliAmarone' 'TelosRed' 'Antinori' 'Caparzo'
'PassoDelleMule' 'Fongaro' 'Ferrari' 'Lvnae' 'PraSoave' 'EtnaRosso'
'LeFontiASanGiorgio' 'Lungarotti' 'MarcheseAntinori' 'Damusa' 'Revi'
'Gulfi' 'CadelBosco']

The name of the bottle is: Falesia



Per studiare l'accuratezza raggiunta dal sistema descritto si è calcolato il numero di classificazioni corrette avvenute all'interno dei dataset *raw* e *bottles*. Il processo completo consiste in:

- Importazione dei nomi delle immagini da analizzare dai dataset raw e gt
- Riconoscimento (tramite API) delle immagini dei dataset indicati
- Per ogni foto in *raw*.
 - ₱ Dal file .json vengono estratte le parole riconosciute e inserite in un array, poi passato alla funzione getScores che si occupa di calcolare i punteggi (come già visto)
 - A partire dagli score ottenuti si delinea un nuovo array scores contenente i nomi delle bottiglie (gli stessi delle immagini in gt) in ordine di somiglianza
 - Se il nome della corretta bottiglia di riferimento si trova in posizione x dell'array scores si registra un aumento del numero di immagini riconosciute in posizione x (in un nuovo array ranks)

Lo stesso procedimento può essere utilizzato per l'analisi sul dataset bottles.

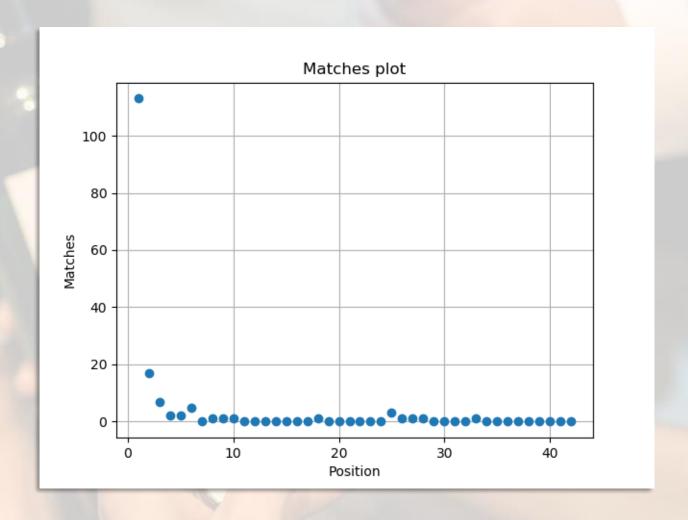


riconosciuto in posizione 3

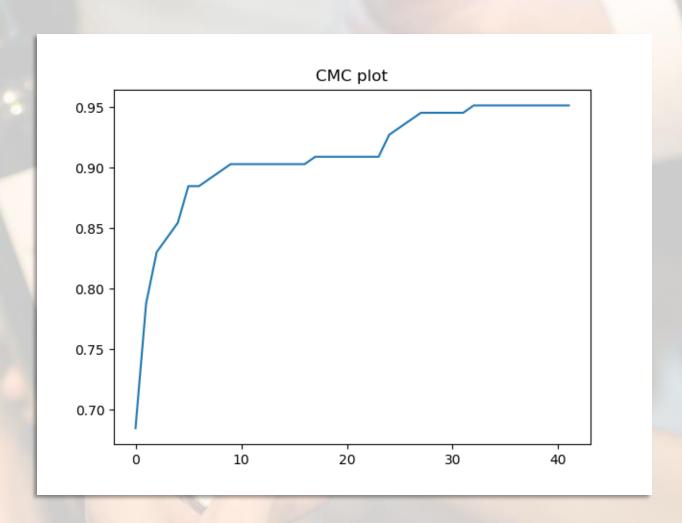
Jorche	LaSala	Caparzo	Corte <mark>GiaraAm</mark> arone	
1	2	3	4	5

Si ottiene così il **grafico dei match**, dove:

- x = posizione in cui viene trovato il match corretto
- y =match avvenuti in quella posizione



Dai match ottenuti si ricava il grafico relativo alla **CMC** (*Cumulative Match Curve*), ottenuto dalla somma cumulativa dei valori nell'array *ranks*, precedentemente divisi per il numero di bottiglie in *gt*.



Ricavando l'area presente sotto le rispettive CMC si ottengono i seguenti valori di accuratezza:

	Bottles	Raw
Campioni	90	165
AUC	0.9604	0.9204

Sviluppi futuri

- T Creazione di documenti contenti informazioni di base della bottiglia trovata da stampare al momento della sua identificazione
- Aumento del dataset *gt* in modo da poter classificare più tipi di vino possibili
- Passaggio a un software di riconoscimento che non comporti l'acquisto di licenze mantenendo un simile livello di accuratezza
- Ampliamento del programma che comprenda un'interfaccia utente adeguata

Bibliografia

- R. Hemming, «Best wine label scanning apps 2016», JancisRobinson.com, 04 2016.
- J. Lim, S. Kim, J. Park, G. Lee, H. Yang, and C. Lee, «Recognition of text in wine label images», pp. 1-5, Nov 2009.
- A. M. Arboleda and C. Arce-Lopera, «Quantitative analysis of product categorization in soft drinks using bottle silhouettes», *Food Quality and Preference*, vol. 45, pp. 1-10, 2015.
- A. C. Tao Wang, David J. Wu and A. Y. Ng., «End-to-end text recognition with convolutional neural networks», 2012.
- G. Fairchild, «pyxdameraulevenshtein».

