Ứng dụng Deep Learning vào việc hỗ trợ nhập điểm tự động

Nguyễn Thị Duyên - 20195866 Vũ Thị Thu Hoài - 20195875

Trường Đại học Bách Khoa Hà Nội

Ngày 29 tháng 6 năm 2022

Nội dung

- 🕕 Đặt vấn đề
- 2 Hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động
 - Quy trình xử lý của hệ thống
 - Các pha trong bài toán
- ③ Mô hình CRNN kết hợp CTC loss nhận dạng chữ số viết tay
- 4 Đánh giá kết quả
- 5 Kết luận



Đặt vấn đề

- Việc nhập điểm thi tại Đạ ihọc Bách Khoa Hà Nội đang được xử lý một cách thủ công.
- Điểm thi ngày nay vẫn đang được nhập từ bảng điểm viết tay đưa lên hệ thống.
- => Đây là công việc tốn nhiều thời gian, công sức, nhân lực đồng thời xuất hiện nhiều lỗi.

Nhân xét

Ta có thể tự động hóa quy trình trên bằng một hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động từ đó khắc phục được những vấn đề trên.

Nội dung

- Đặt vấn đề
- Hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động
 - Quy trình xử lý của hệ thống
 - Các pha trong bài toán
- Mô hình CRNN kết hợp CTC loss nhận dạng chữ số viết tay
- 4 Đánh giá kết quả
- 5 Kết luận

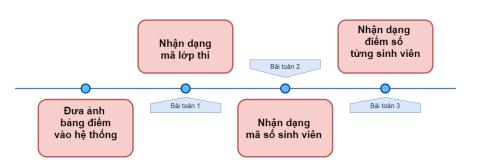
Phát biểu bài toán

- Input: Ẩnh scan bảng điểm theo đúng quy định.
- Output: Bảng điểm sinh viên bao gồm thông tin về: mã số sinh viên, mã lớp thi, điểm sinh viên được đọc và ghi vào file excel.
- Quy trình xử lý của hệ thống.

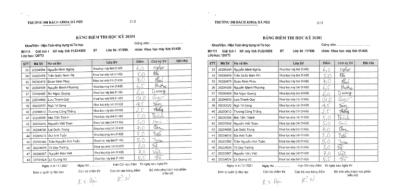


Hình ảnh quy trình xử lý của hệ thống

Các bài toán con cần xử lý



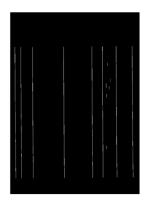
 Chuyển bảng điểm scan (file pdf) thành file ảnh png, chuyển ảnh màu thành ảnh xám, ta sử dụng biến đổi Affine để căn chỉnh độ nghiêng của ảnh.



Ánh ban đầu và ảnh sau khi căn chỉnh

 Đế nhận diện dòng kẻ bảng điếm, trước hết, ta phân ngưỡng để đưa về ảnh đen trắng. Ta dùng phép toán hình thái học là Hit hay Miss với phần tử trung tâm có dạng đoạn thẳng ngang và dọc.





Ẩnh các dòng kẻ dọc và ảnh các dòng kẻ ngang

• Sau khi sử dụng biến đổi Hough, ta đã trích xuất được hai tập các tọa độ của các đoạn thẳng ngang và dọc có trong hình:



Toàn bộ các dòng kẻ được trích xuất

 Tiến hành phân cụm với hai tập vừa thu được, ta được một tập tọa độ hoàn chỉnh các dòng kẻ của bảng điểm như hình bên dưới:



Toàn bộ các dòng kẻ được trích xuất

Nhân xét

Việc xác định đúng các dòng kẻ là cực kì quan trọng, ảnh hưởng tới các bài toán nhận diện dữ liệu tiếp theo.

Bài toán con 1: Nhận dạng mã lớp thi

 Sử dụng dòng kẻ dọc từ cột lớp sinh viên đến hết côt chữ ký sinh viên, cùng với dòng kẻ ngang của thanh tiêu đề để xác định vị trí vùng chứa mã lớp thi.





Bài toán con 1: Nhận dạng mã lớp thi

- Cắt ra ảnh vùng chứa mã lớp thi.
- Sử dụng công cụ Pytesseract để nhận diện toàn bộ chuỗi kí tự có trong ảnh cắt ra.
- Trích xuất mã lớp thi từ chuỗi bằng Regular Expression theo quy tắc: Mã lớp gồm 6 kí tự số liên tiếp ($ReGex = ' \setminus d \setminus d \setminus d \setminus d \setminus d'$)

Lớp thi :118147. nhóm: Cơ điện tử 01-K65.

Mã lớp thi được cắt ra

Bài toán con 2: Nhận dạng mã số sinh viên

• Đối với bài toán nhân diên mã số sinh viên, ta sử dụng hai dòng kẻ ở ô "Mã SV", kết hợp với các dòng kẻ ngang để có thể cắt các ảnh con là mã sinh viên:



Bài toán con 2: Nhận dạng mã số sinh viên

• Các mã số sinh viên được cắt ra:



Hình ảnh một số ô mã số sinh viên

Nhận xét: Ta thấy các ô mã số sinh viên chỉ bao gồm các chữ số đánh máy theo một kiểu định dạng, không có các kí tự đặc biệt và ít khi xuất hiện các chi tiết gây nhiễu nên trong điều kiện cắt được đầy đủ ô mã sinh viên, việc nhận diện khá dễ dàng.

Bài toán con 2: Nhận dạng mã số sinh viên

• **Ý tưởng:** Để nhận diện mã số sinh viên, ta sử dụng công cụ Pytesseract.



Kết quả của mã sinh viên được Pytesseract nhận dạng

Kết quả

Nhận dạng được MSSV với độ chính xác mã số sinh viên sẽ lên 100%.

Bài toán con 3: Nhận dạng điểm số

• Giải pháp baseline: Phát hiện chính xác dòng kẻ khung bảng điểm bằng hàm HoughLinesP. Tiến hành lưa chon côt: Điểm



17/36

Nhóm

Bài toán con 3: Nhận dạng điểm số

• Diểm thi được cắt ra:



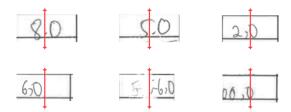
 Để có thể nhận diện được điểm thi viết tay, ta có thể sử dụng công cụ Pytesseract. Tuy nhiên, công cụ này tỏ ra kém hiệu quả đối với kí tự viết tay. Vậy nên, em sẽ trình bày một mô hình mạng Neural học sâu giúp nhận diện các điểm thi viết tay này.

Nội dung

- Đặt vấn đề
- 2 Hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động
 - Quy trình xử lý của hệ thống
 - Các pha trong bài toán
- Mô hình CRNN kết hợp CTC loss nhận dạng chữ số viết tay
- 4 Đánh giá kết quả
- 5 Kết luận

Hạn chế của mô hình CNN đơn thuần

 Thông thường, ta sử dụng mô hình CNN huấn luyện trên tập dữ liệu MNIST. Nhưng vấn đề đặt ra, ta không có phương pháp hiệu quả để tách được các ký tự trong ô điểm vì các chữ số viết tay thường bị dính vào nhau.



Mô hình CRNN kết hợp CTC

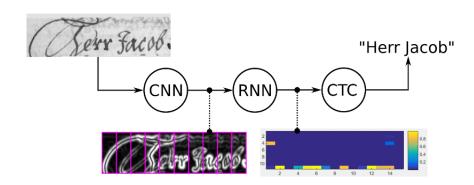
Nhãn của dữ liệu huấn luyện được chuyển sang dạng số, đại diện cho ký tự trong tập ký tự sử dụng ["0", "1", .."9", ".", "n"] Điểm mạnh của mô hình CTC:

- Không cần bóc tách từng ký tự.
- Alignment free

"to"
$$\rightarrow$$
 "---ttttttooo", or "-t-o-", or "to"

"too" → "---ttttto-o", or "-t-o-o-", or "to-o", but **not** "too"

Mô hình CRNN kết hợp CTC



Mô hình CRNN kết hợp CTC

CNN

 Ảnh đầu vào được đưa vào các lớp CNN. Lớp này có tác dụng trích xuất đặc trưng của ảnh.

2 RNN

 Từ các đặc trưng được trích xuất, thông tin được đưa vào lớp RNN để tạo ra một ma trận xác suất với số cột tương ứng với time-steps còn hàng tương ứng với các ký tự.

CTC

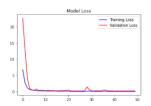
 Lớp CTC có nhiệm vụ tính toán loss trong bước training và decode ma trận xác suất trong bước dự đoán.

 Dữ liệu huấn luyện bao gồm 7765 ảnh là điểm thi viết tay, được gán nhãn thủ công.



• Đồ thị biểu diễn độ chính xác và Loss sau từng Epoch như sau:





• Một số trường hợp cho kết quả đúng của mô hình



Predicted: 4.0 True Label: 4.0













































• Một số trường hợp cho kết quả sai:

Predicted: True Label: 0.5 True Label: 000

010.0 True Label: 10.0

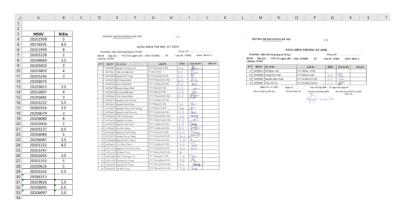
Predicted: 010.0 True Label: 10.0

Predicted: True Label: 1.5

Predicted: 999.9 True Label: 000

Tổng hợp:

 Sau khi đã thu được dữ liệu cần thiết qua 3 bài toán nhận diện mã lớp, mã số sinh viên và điểm thi, tiến hành tổng hợp thành 1 file excel.



Nội dung

- Đặt vấn để
- 2 Hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động
 - Quy trình xử lý của hệ thống
 - Các pha trong bài toán
- ③ Mô hình CRNN kết hợp CTC loss nhận dạng chữ số viết tay
- 4 Đánh giá kết quả
- Kết luận

Đánh giá kết quả tiền xử lý ảnh

 Tiến hành đánh giá trên 126 ảnh bảng điểm, bao gồm 1008 dòng kẻ dọc và 3859 dòng kẻ ngang:

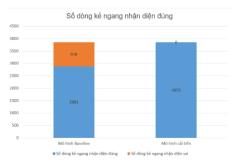


Kết quả nhận diện dòng kẻ dọc của 2 mô hình

• Mô hình cải tiến cho độ chính xác là 99.6%.

Đánh giá kết quả tiền xử lý ảnh

• Tiến hành đánh giá trên 126 ảnh bảng điểm, bao gồm 1008 dòng kẻ doc và 3859 dòng kẻ ngang:



Kết quả nhận diện dòng kẻ ngang của 2 mô hình

 Mô hình Baseline cho độ chính xác là 74.65%. Trong khi mô hình cải tiến cho đô chính xác tuyết đối 100%.

Đánh giá mô hình nhận diện điểm thi viết tay

• Tiến hành đánh giá trên bộ dữ liệu gồm 2139 ảnh điểm thi viết tay:



Kết quả nhận diện điểm thi viết tay của 2 mô hình

 Mô hình Baseline cho kết quả chính xác 45.86%. Trong khi đó mô hình CRNN cải tiến cho kết quả chính xác là 96.11%.

Đánh giá hệ thống nhập điểm thi tự động

- Tiến hành đánh giá trên bộ 162 ảnh bao gồm 75 bảng điểm:
 Với mô hình Baseline
 - Có 92 ảnh phát hiện đúng các dòng kẻ. Đọc được mã lớp của 51 ảnh
 (20 bảng điểm). Độ chính xác của bài toán đọc mã lớp thi là 31.
 - Trong 3596 mã số sinh viên, nhận dạng đúng 2201 mã, độ chính xác 61.2%
 - Trong 3596 đầu điểm, nhận diện đúng 1532 đầu điểm, độ chính xác 42.6%

Đánh giá hệ thống nhập điểm thi tự động

- Tiến hành đánh giá trên bộ 162 ảnh bao gồm 75 bảng điểm:
 Với mô hình cải tiến
 - Có 22 ảnh đọc lệch 1 dòng kẻ dọc. Tuy nhiên, những dòng kẻ dọc lệch này không ảnh hưởng đến các cột dữ liệu cần nhận diện. Toàn bộ các ảnh đều được đọc đúng dòng kẻ ngang. Đọc được mã lớp ở toàn bộ 162 ảnh, độ chính xác 100%.
 - Trong tổng số 3596 mã số sinh viên, nhận diện đúng 3481 mã, độ chính xác 96.8%.
 - Trong tổng số 3596 đầu điểm, nhận diện đúng 3451 đầu điểm, độ chính xác 95.9%.

Nội dung

- 1 Đặt vấn để
- 2 Hệ thống hỗ trợ nhập điểm tự động
 - Quy trình xử lý của hệ thống
 - Các pha trong bài toán
- ③ Mô hình CRNN kết hợp CTC loss nhận dạng chữ số viết tay
- 4 Đánh giá kết quả
- Sét luận



Đánh giá hệ thống nhập điểm tự động

- Hệ thống đã đáp ứng được yêu cầu đọc các dữ liệu cần thiết và trích xuất ra file excel.
- Mô hình CRNN kết hợp CTC phù hợp với bài toán nhận diện ảnh chứa điểm thi viết tay.
- Hệ thống chưa thực sự linh hoạt trong bài toán đọc mã lớp thi. Cần cải tiến thêm các phương pháp sử dụng để có thể đạt độ chính xác cao hơn.