

# Detekcija i rešavanje sudoku puzzle

Simona Prokić, Soft kompjuting

Softversko inženjerstvo i informacione tehnologije, Fakultet tehničkih nauka, Novi Sad

## Konceptualno rešenje

### 1. Pretprocesiranje slike

Slika je pretprocesirana kako bi se efikasnije detektovale ivice i brojevi. Sliku pretvaramo u crno-belu pošto nam boja nije informacija od značaja za dalju detekciju. Odrađen je blur kako bi se smanjio šum na slici i omogućilo lakše izdvajanje grida.

### 2. Detekcija grida

Korišten je *Canny* detektor ivica i *Hough* transformacija.

### 3. Detekcija brojeva

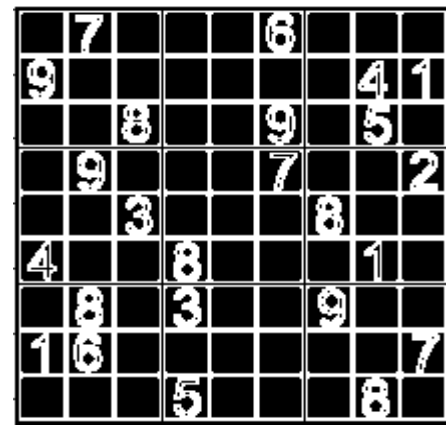
Korišćen je MNIST skup cifara kako bi se obučio model, a zatim je on korišten za prepoznavanje brojeva u puzzli.

### 4. Rešavanje puzzle

Rešavanje sudoku puzzle uz pomoću *Backtracking* algoritma.

## Canny detektor ivica i Hough transformacija

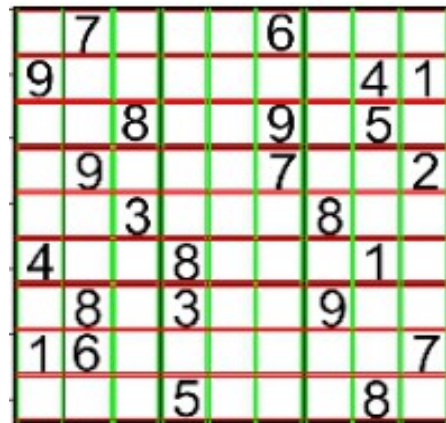
**Canny detektor ivica** je razvijen od strane John F. Canny-ja 1986. godine. Rezultat primenjenog Canny detektora je binarna slika gde je svaki piksel koji je klasifikovan kao ivica predstavljen kao beli piksel (slika 1).



slika 1

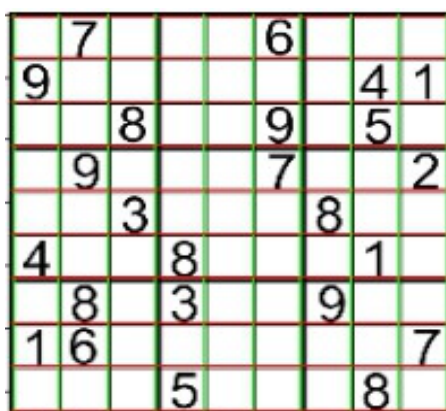
Sada je potrebno pomoću Hough transformacije detektovati linije od značaja, odnosno grid sudoku puzzle.

**Hough transformacija** je tehnika za izdvajanje osobina koja se koristi u analizi slike, računarskoj viziji i digitalnoj obradi slike. Hough transformacija je upotrebljena kako bi se identifikovale linije na slici (slika 2).



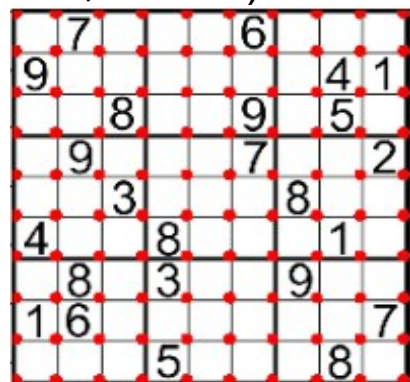
slika 2

Rezultat Hough transformacije su linije, ali ih ima više nego što ima linija na slici. Potrebno je ukloniti one linije koje se nalaze veoma blizu jedna drugoj (slika 3).

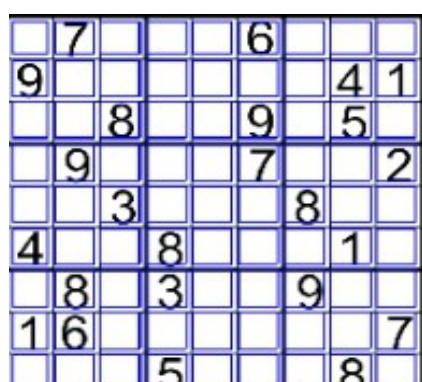


slika 3

Nakon izdvajanja horizontalnih i vertikalnih linija i uklanjanja viška linija, potrebno je naći njihove preseke. Kada nađemo tačke preseka, izdvajamo sve blokove koje sadrže (ili ne sadrže) brojeve (slika 4, slika 5).



slika 4



slika 5

## Obučavanje modela

Model smo obučili sa MNIST skupom ručno pisanih cifara (slika 1).



slika 1

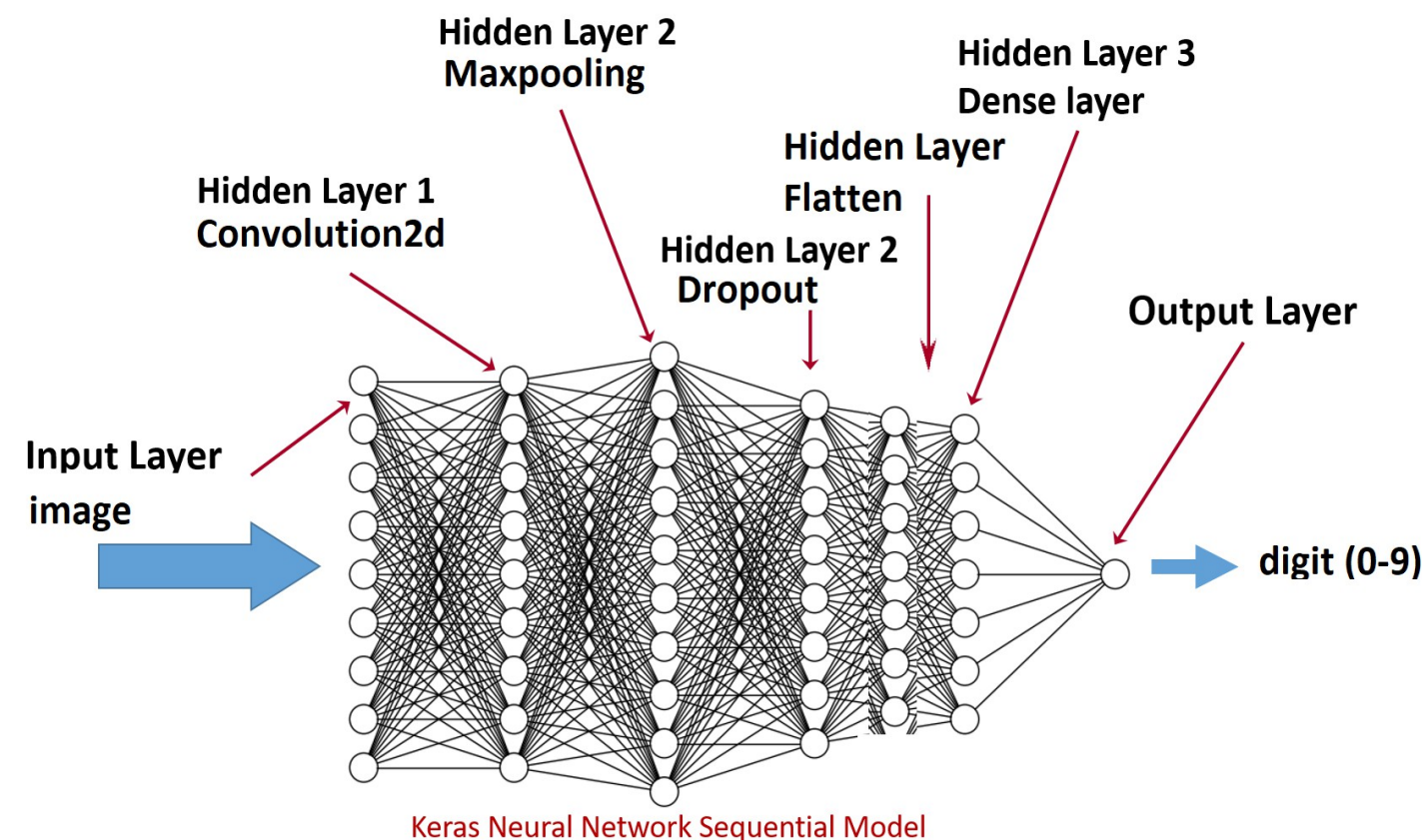
Korišten je Kerasov sekvencijalni model.

U sekvencijalni model je moguće dodavati željene slojeve (slika 2). Prvi sloj koji dodajemo mora da sadrži *input shape* informaciju, kako bi model znao kakav ulaz da očekuje.

Pre treniranja modela, potrebno je konfigurisati proces učenja pomoću 3 parametra:

- optimizator: menja parametre tako da greška bude što manja
- funkcija greške: računa grešku kao razliku očekivane i dobijene vrednosti
- lista metrika

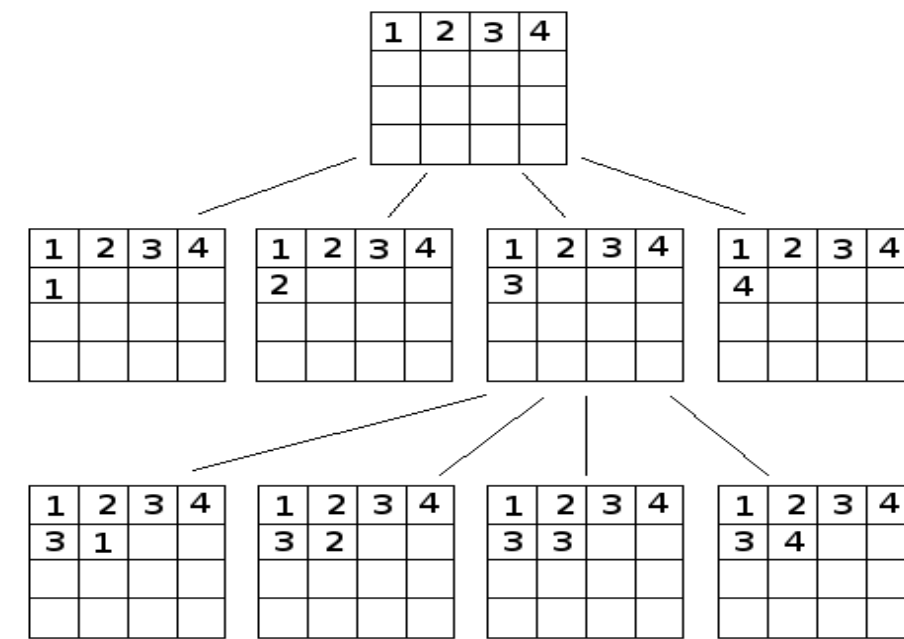
Kao optimizator korišćen je Adam, greška funkcije *categorical crossentropy* i metrika *accuracy*.



slika 2

## Backtracking algoritam

Za rešavanje sudoku puzzle korišten je *backtracking* algoritam koji je rekurzivan algoritam. Algoritam pokušava da reši zadati problem ispitujući sve putanje koje vode do rešenja. Ukoliko putanja koju ispituje ne vodi do rešenja, vraća se unazad i isprobava drugu putanju. Taj postupak se ponavlja sve dok se ne dođe do rešenja ili dok se ne ispituju sve putanje. Primer *backtracking* algoritma na sudoku puzzli 4x4 prikazan na slici 1.



slika 1

U svaku praznu ćeliju može se upisati neki broj od 0 do 9. Pre nego što upišemo broj, moramo proveriti da li je prekršeno neko od sledećih pravila:  
- u jednom redu se nalaze brojevi od 0 do 9, bez ponavljanja  
- u jednoj koloni se nalaze brojevi od 0 do 9, bez ponavljanja  
- u jednom subgridu (3x3) se nalaze brojevi od 0 do 9, bez ponavljanja

Kada su sva pravila zadovoljena, broj se zapisuje u ćeliju i rekurzivno se proverava da li ta dodela vodi ka rešenju ili ne. Ukoliko ne vodi do rešenja puzzle, potrebno je probati neki drugi broj. Ako nijedan broj od 0 do 9 ne vodi do rešenja, nije moguće rešiti sudoku.

## Podaci

Slike sudoku puzzle su preuzete sa interneta.

Podaci za obučavanje mreže su uzeti iz MNIST skupa ručno pisanih cifri.

## Rezultati i poboljšanja

Istreniran model postiže 99.25% tačnosti na test skupu nakon 12 epoha.

Što se tiče rezultata prepoznavanja brojeva iz sudoku puzzle, model ne daje uvek dobre predikcije za brojeve 7 i 9 (predikcije budu 2 i 8).

Moguće je menjati model dodavajući ili brišući neke slojeve, moguće je menjati parametre kao što su recimo optimizator, aktivaciona i funkcija greške, metrike, epohe, veličina kernela, i dobiti drugačije rezultate. Dobar sklop ovih parametara dao bi bolje rezultate.