

Cvičení: Model umělého neuronu - pokračování

Co jsme dělali minule

- 1 Minule jsme naši implementaci neuronu rozšířili o další přenosové funkce (lineární, hyperbolický tangens) a implementovali jsme pro něj další učící algoritmy (LSQ, gradientní metoda)
- 2 Nejprve jsme nové algoritmy otestovali, že fungují, na úlohách 1a, XOR.
- 3 Pak jsme vyzkoušeli učit úlohu lineární regrese na uměle vygenerovaných datech (příklad 6)
- 4 Na příkladu 6b jsme si ukázali, jak vyladit (hyper)parametry u gradientní metody.
- 5 Za domácí úkol jste si měli vyzkoušet vyladit parametry sami na pozměněné úloze 6b

Dnešní hodina

- 1 Diskuse domácího úkolu. Rozšíření testování modelu.
Rozšíření gradientní metody o techniku early stopping
- 2 Ukázka, že je pro gradientní metodu důležitá normalizace vstupních dat (Příklad 2b) a jak se chová v případě odlehklých vzorů (Příklad 3)
- 3 Jednovrstvá neuronová síť a klasifikace vzorů do více tříd (rozpoznávání vzorů)
 - Implementace modelu neuronové sítě s jednou vrstvou neuronů. Rozšíření algoritmů učení.
 - Příklad 4: Písmena.
 - Příklad 5: Ručně psané číslice.

Příklad 6b: Úloha lineární regrese

- Lineární model neuronu. Učení metodou LSQ nebo gradientní metodou.
- Experimentovali jsme s nastavením parametrů u gradientní metody a s množstvím šumu v trénovací množině
- Vyzkoušeli jsme si, jak vyladit parametry gradientní metody: parametr učení a maximální počet epoch
- Zbývá: testování a porovnávání modelů a využití validační množiny dat

Skript z minulé hodiny:

```
run_example6b_regression.m
```

Skript z rozšířeným testem o další kritéria:

```
run_example6b_test.m
```

Příklad z minule (domácí úkol)

- Modifikujte data 6b (definujte vlastní unikátní lineární funkci s unikátním šumem):
 - vytvořte si vlastní trénovací i testovací množinu dat: d, d_{test} (X, X_{test} můžete zachovat)
- Snažte se vyladit parametry gradientní metody (především parametr učení, potom třeba maximální počet epoch nebo jiný parametr řídící ukončení učení)
- Nastavení a průběh experimentu zaznamenejte do zprávy (včetně tabulky nebo tabulek s průměrnou chybou na trénovací a testovací množině pro různé nastavení parametrů). Stručně zhodnoťte výsledek experimentu (jaké nastavení parametrů byste doporučili a proč).
- Srovnajte výsledky (průměrnou chybu na trénovací a testovací množině) s metodou LSQ.
- Skript(y), které spustí Váš experiment a zprávu zazipujte a pošlete mi na email. (včetně všech volaných funkcí/skriptů, které jste přidali/změnili oproti repozitáři)

Příklad 6b: Úloha lineární regrese

Porovnáváme modely:

- Každý z porovnávaných modelů naučíme vícekrát (např. 100krát) a zaznameneáme si hodnoty testovacích kritérií.
- U každého kritéria nás zajímá průměr (říká, jak je metoda dobrá) a směrodatná odchylka hodnot (říká, jak je metoda stabilní).
- Jaká kritéria nás zajímají?
 - Chyba na trénovací množině dat (jak dobře se model naučil)
 - Chyba na nezávislé testovací množině dat (jak dobře model zobecňuje)
 - Chyba na zašuměné trénovací množině dat (jak moc je model citlivý)
 - Případně další: počet epoch, čas,...

Popř. se dají použít sofistikovanější porovnávací techniky (např. krosvalidace).

Rozšiřujeme program

- Gradientní metodu rozšíříme o ukončení metodou early stopping (s využitím validační množiny dat)

```
function [w, epoch] = training_gradient_descent (X, d, .  
    activation, activation_derivative, alpha, ...  
    max_epochs, alpha_adaptive, min_error, validate, val)
```

- Pozor! : validační množina musí být vždy odlišná od testovací i trénovací množiny.

Příklad 6b: Úloha lineární regrese

Při učení modelu tedy obvykle používáme tři množiny dat:

- **trénovací** - na nich učíme model
- **validační** - na základě nich ukončujeme učení modelu (brání přeučení)
- **testovací** - slouží k vyhodnocení a porovnání modelu s dalšími modely

Příklady 2, 3 z minula

- Na úloze 2b ukážeme, jak je (nejen) u gradientní metody důležitá normalizace vstupních příznaků.
- Pak si ukážeme, jak si poradí metody LSQ a gradientní metoda s odlehlými vzory (úloha 3).

```
run_example2b_gradient.m
```

```
run_example3_gradient.m
```


Příklad 4: Písmena

- Využijeme připravenou datovou sadu **pismena.mat**
- Písmena byla segmentována z **pismena.png**
- Prohlédněte si datovou sadu a zobrazte si některá písmenka (využijte předpřipravený skript)

```
run_example4.m
```

Příklad 4: Písmena - pokračování

- Naučte perceptron pomocí různých algoritmů (a variant) rozpoznávat jednotlivá písmena.
- Určete chybu klasifikace na trénovací množině (popř. i počet epoch / čas učení)
- Určete chybu klasifikace na testovacích množinách (s přidaným šumem) (viz předpřipravený skript)
- Podívejte se, se kterými písmenky měl perceptron největší problémy.

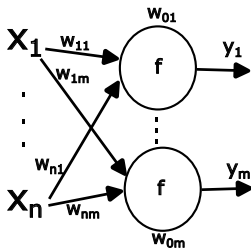
```
run_example4_simple.m
```

Užitečné funkce:

```
columns_to_classes
```

```
classes_to_columns
```

Jednovrstvá neuronová síť



Rozšiřujeme program:

- Všechny učící algoritmy rozšíříme tak, aby fungovaly i pro jednovrstvou neuronovou síť.
- Díky maticové reprezentaci to půjde poměrně snadno.

```
[e, y] = classification_error_more_classes(X, w, d, ...
    transfer_function)
```

Příklad 4: Písmena - pokračování

- Pak zkusíme naučit jednovrstvou neuronovou síť pomocí různých algoritmů
- U každého algoritmu zkusíme vyladit jeho parametry a nakonec algoritmy navzájem porovnáme.

```
run_example4_finetune  
run_example4_compare
```

Užitečné funkce:

```
columns_to_classes  
classes_to_columns
```

Příklad 5: Ručně psané číslice

- Využijeme připravenou datovou sadu **OcrData.mat** s ručně psanými číslicemi (jedná se o zjednodušenou a zmenšenou datovou sadu MNIST)
- Prohlédněte si datovou sadu a zobrazte si některé číslice (využijte předpřipravený skript)
- Naučte jednovrstvou neuronovou síť pomocí různých algoritmů (a variant) rozpoznávat jednotlivé číslice.
- Určete chybu klasifikace na testovacích množinách (s přidaným šumem).
- Podívejte se, se kterými číslicemi měly modely největší problémy

```
run_example5
```

Příklad 5: Ručně psané číslice - úkol za účast

Úkol za účast

- Snažte se vyladit parametry jednotlivých metod a pak je navzájem porovnejte.
- Zhodnoťte výsledek srovnání.
- Najděte matici vah s nejmenší chybou (popř. takovou, která zároveň co nejlépe zobecňuje)

Bude se hodit obdoba skriptu

```
run_example4_compare
```