#### Umelá inteligencia 2025

# Zadanie projektu – Umelé neurónové siete

### Úlohy:

- 5a. Klasifikácia do skupín pomocou viacvrstvovej perceptronovej (MLP) siete. (1,5 b)
- 5b. Aproximácia nelineárnej funkcie pomocou MLP siete. (1,5 b)
- 6. Klasifikácia na medicínskych dátach pomocou MLP siete. (4 b)
- 7. Rozpoznávanie rukou písaných číslic pomocou MLP siete. (4 b)
- 8. Rozpoznávanie rukou písaných číslic pomocou konvolučnej neurónovej siete. (6 b)

Úlohy 5 predstavujú jednoduchšie príklady na aproximáciu a klasifikáciu pomocou viacvrstvovej perceptrónovej siete. Vašou úlohou je modifikovať demo ukážky k prednáške 6 (2. prednáška NS) podľa zadaných úloh. K jednotlivým úlohám je vhodné si robiť stručný záznam (krátku dokumentáciu) pre ľahšie odovzdávanie projektu. Dáta k úlohám sú uložené v AISe.

## Úloha 5a:

Vytvorte MLP sieť na rozpoznanie (klasifikáciu) objektov, konkrétne 5 skupín bodov (každá skupina 50 bodov) na základe troch parametrov x, y, z. Data sú uložené v súbore *databody.mat*.

Na vytvorenie MLP siete na klasifikáciu použite funkciu *patternet – (viď. ukážka demo\_nn2mlp.m)*. Na riešenie úlohy máte pripravený program *uloha5a.m*, ktorý treba doplniť podľa zadania úlohy. Na trénovanie použite náhodný výber dát, maximálne 80% z celkového počtu dát, zvyšné data použite na testovanie a validáciu (alebo len testovanie).

Nájdite čo najmenší počet neurónov v skrytej vrstve a ukončovacie podmienky trénovania, tak aby NS správne klasifikovala čo najviac bodov (najlepšie všetky vzorky bodov, akceptované sú 2 zle klasifikované). (viď. kontingenčná matica – confusion matrix *plotconfusion*). Zobrazte priebeh chyby siete v procese učenia.

Na záver otestujte 5 definovaných bodov v programe a zatrieďte ich do príslušných skupín pomocou NS. Vyčíslite výstup NS a zatrieďte def. body do skupín. Príslušnosť do skupín aj graficky znázornite.

## <u>Úloha 5b:</u>

Vytvorte NS typu viacvrstvová perceptrónová sieť – MLP sieť (*fitnet – vid*'. *ukážka demo\_nn3fitnet.m*), ktorá umožní aproximáciu nelineárnej funkcie f s jedným vstupom x a výstupom y, t.j. y=f(x). Na riešenie úlohy máte pripravený program *uloha5b.m*, ktorý treba doplniť podľa zadania úlohy.

Na trénovanie NS použite merané body uložené v súbore *datafun.mat* , v ktorom sa nachádzajú nasledovné premenné:

% x, y – vstupná a výstupná premenná funkcie pre trénovanie siete, zobrazenie (plot)

% indx train, indx test – indexy pre indexové rozdelenie dát na trénovacie a testovacie data

Nájdite optimálnu štruktúru MLP siete (najmenší počet neurónov v skrytej vrstve) a nastavenie parametrov trénovania, tak aby ste dosiahli minimálnu odchýlku na testovacích dátach (pod 1e-4) a tvar funkcie vypočítaný z NS sa zhodoval s nameranými dátami. Zdokumentujte postup trénovania NS. (Zobraziť priebeh chyby na trénovacích aj testovacích dátach)

Ukážte štruktúru NS a proces trénovania, (malý a veľký počet neurónov v skrytej vrstve), kde sa sieť dobre nenaučila. Zdôvodnite prečo.

Nastavte indexové rozdelenie dát (vid'. index premenné v datovom súbore) a zrealizujte trénovanie siete.

Vyčíslite chyby SSE (suma kvadrátov odchýliek medzi meraným výstupom a výstupom siete), MSE (priemer z SSE), MAE (maximálna absolútna odchýlka medzi meraným výstupom a výstupom siete) na trénovacích a testovacích dátach.

Graficky porovnajte pôvodné data s výstupom NS, v grafe farebne označte trénovacie, testovacie dáta a výstup neurónovej siete.

# <u>Úloha 6:</u>

Vytvorte a natrénujte neurónovú sieť, ktorá bude schopná klasifikovať (rozpoznávať) stav bábätka na základe CTG vyšetrenia (tzv. Kardiotokografia). CTG je vyšetrenie, ktoré **zaznamenáva ozvy srdca bábätka.** CTG je predovšetkým neinvazívne a nanajvýš bezpečné vyšetrenie, skúsený pôrodník z neho vie vyčítať napríklad aj to, či vám nehrozí pôrod pred termínom, a aký je celkový stav bábätka. Okrem toho ukazuje, či má dieť a dostatok kyslíka. Výsledkom vyšetrenia býva kardiozáznam, ktorý ukazuje ozvy srdiečka a zároveň sťahy maternice. Z kardiozáznamu boli vypočítané určité vybrané parametre (príznaky), na základe ktorých boli kardiozáznamy zatriedené do 10 tried. Záznamy sú tiež zatriedené do troch tried (1-normálny, 2-podozrivý, 3-patologický). Pre klasifikáciu boli vytvorené dáta z 2126 meraní, z ktorým bolo vypočítaných 25 parametrov z meraných signálov. Všetky data sa nacháchajú v súbore *CTGdata.mat*, kde vstupné parametre ochorenia sú v premennej *NDATA* a skupiny ochorenia sa nachádzajú v premennej *typ\_ochorenia* (1-normálny, 2-podozrivý, 3-patologický).

Úlohou siete je zatriediť kardiozáznam z CTG do 3 tried. Na týchto dátach vykonajte trénovanie siete, môžete použiť maximálne 60% z celkového počtu dát, zvyšné data použite na testovanie. Štruktúru siete ako aj parametre trénovania nastavte tak, aby ste dosiahli, čo najlepšiu percentuálnu úspečnosť klasifikácie na testovacích dátach. Pre natrénovanú NS vyčíslite percentuálnu úspečnosť klasifikácie (*plotconfusion*) na trénovacích, testovacích a celkových dátach. Priemerná percentuálnu úspečnosť klasifikácie na testovacích dátach musí byť väčšia ako 92%. V úlohe zdokumentujte štruktúru siete, proces trénovania NS a dosiahnuté úspešnosti pre **najlepšiu sieť**. Vykonajte testovanie NS metódou krížovej validácie, alebo 5 krát spustite trénovanie pri náhodnom rozdelovaní dát. Vyčíslite minimálnu, maximálnu a priemernú úspešnosť klasifikácie na trénovacích a testovacích dátach. Porovnajte aspoň 3 rôzne štruktúry siete (rôzne počty neurónov). Pre najlepšie natrénovanú sieť otestujte z každého typu ochorenia aspoň jednu vzorku. Vyčíslite výstup NS a zatrieďte ochorenia do skupín.

# Úloha 7:

Vytvorte a natrénujte neurónovú sieť, ktorá bude schopná rozpoznávať rukou písané číslice. Na trénovanie MLP siete použite dataset znakov MNIST (obr.1) (http://yann.lecun.com/exdb/mnist/).

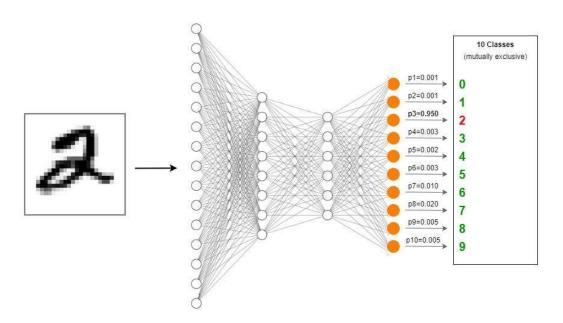
0	0	0	O	٥	0	0	0	0	٥	0	0	0	0	0	0	0	0	٥	0
1	1	j	1	1	1	1	)	١	1	1	1	l	1	1	1	1	1	1	1
2.	2	2	1	2	2	2.	2	2	2	2	2	Z	2	2	2	2	9	2	2
$\boldsymbol{\varepsilon}$	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3	3
4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4	4
5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5
6	6	Q	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6	6
7	7	7	7	7	7	7	7	7	7	7	٦	7	7	7	7	7	7	7	7
8	В	8	8	8	8	8	8	8	8	8	8	8	8	8	8	В	8	8	4
9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9	9

Obr. 1 Dataset rukou písaných číslic MNIST

Písmená abecedy sú nasnímané v rastri 28x28, t.j. NS bude mať 784 vstupov s rozsahom <0;1>, kde hodnota 0 predstavuje biele a 1 čierne políčko. Údaje ku písmenám sa nachádzajú v súbore *datapiscisla all.mat* v premennej *XDataall*.

>> load datapiscisla all % načítanie dát

>> dispznak(XDataall(:,1),28,28); % vykreslenie 1. znaku



Obr. 2 Principiálna schéma rozpoznávania rukou písaných číslic pomocou MLP siete

Pri vytváraní a trénovaní MLP sieti môžete použiť maximálne 60% z celkového počtu dát, zvyšné data použite na testovanie a validáciu. Pre natrénovanú NS vyčíslite percentuálnu úspečnosť klasifikácie. (*plotconfusion*). Nájdite vhodnú štruktúru siete a parametre trénovania. Celková percentuálnu úspečnosť klasifikácie musí byť väčšia ako 95%. V úlohe zdokumentujte štruktúru siete, proces trénovania NS a dosiahnuté úspešnosti pre najlepšiu sieť. Vykonajte testovanie NS metódou krížovej validácie, alebo aspoň 5 krát spustite trénovanie pri náhodnom rozdelovaní dát. Vyčíslite minimálnu, maximálnu a priemernú úspešnosť klasifikácie na trénovacích a testovacích dátach. Otestujte z každého čísla aspoň jednu vzorku. Vyčíslite výstup NS a zatrieďte čísla do skupín.

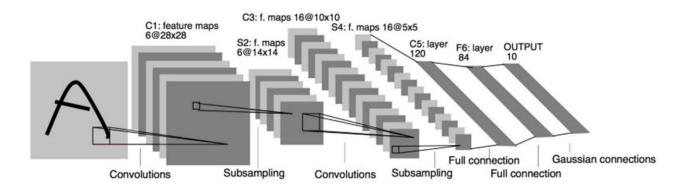
## Úloha 8:

Vytvorte a natrénujte konvolučnú neurónovú sieť (CNN), ktorá bude schopná rozpoznávať rukou písané číslice, tak isto ako v úlohe 7 s MLP sieťou. Postupujte podľa demonštračnej ukážky v Matlabe "Create simple image classification network".

Pri vytváraní a trénovaní CNN siete použite 60% z celkového počtu dát, zvyšné data použite na testovanie. Pre natrénovanú NS vyčíslite percentuálnu úspečnosť klasifikácie. (confusion, plotconfusion). (Zvlášť na trénovacích a testovacích dátach). Nastavte štruktúru siete a parametre trénovania, tak aby ste dosiahli čo najväčšu percentuálnu úspečnosť klasifikácie na testovacích dátach. Pre naladenú štruktúru siete vykonajte 5 spustení s náhodným rozdelením dát alebo krížovú validáciu. Pre najlepšie natrénovanú CNN zobrazte aj kontingenčnú maticu.

Vykonajte porovnanie priebehov trénovania, chyby a úspešpešnosti dvoch vybraných štruktúr CNN siete na trénovacích a testovacích dátach pre rozdelenie 60%/40%.

Vykonajte porovnanie priebehov trénovania, chyby a úspešpešnosti MLP a CNN siete na trénovacích a testovacích dátach pre rozdelenie 60%/40%.



Obr. 3 Principiálna schéma rozpoznávania rukou písaných číslic pomocou CNN siete

# Čo treba vedieť k jednotlivým úlohám z projektu NS.

#### Úloha 5a

- Stručne vlastnými slovami, čo bolo úlohou (max. 3 vety).
- Popis vstupných a výstupných dát, ako ste ich rozdelili na trénovacie, testovacie alebo aj validačné data.
- Popis štruktúry MLP siete (vstupy, výstupy, typy neurónov v jednotlivých vrstvách, ich počet).
- Nastavené parametre trénovania (ukončovacie podmienky, použitá kriteriálna funkcia)
- Stačí jedna čo najjednoduchšia štruktúra NS, čo spĺňala zadanie úlohy.
- Graf priebehu procesu trénovania aj s komentárom
- Kontingenčná matica (plotconfusion) aj s komentárom
- Postup testovania vybraných 5 bodov.

#### Úloha 5b

- Stručne vlastnými slovami, čo bolo úlohou (max. 3 vety).
- Popis vstupných a výstupných dát, ako ste ich rozdelili na trénovacie, testovacie data. Upozornenie máte použiť indexové rozdelenie.
- Popis štruktúry MLP siete (vstupy, výstupy, typy neurónov v jednotlivých vrstvách, ich počet).
- Nastavené parametre trénovania (ukončovacie podmienky, použitá kriteriálna funkcia)
- Najprv nastaviť počet neurónov v skrytej vrstve NS, čo spĺňa kvalitu aproximácie funkcie. Potom dať podstatne menší a väčší počet neurónov a zdokumentovať výsledky
- Grafy priebehu procesu trénovania aj s komentárom pre 3 nastavenia neurónov
- Porovnajte priebehy výstupov funkcie a NS a vyčíslite chyby SSE, MSE, MAE pre 3 nastavenia neurónov.

#### Úloha 6

- Stručne vlastnými slovami, čo bolo úlohou (max. 3 vety).
- Popis vstupných a výstupných dát, ako ste ich rozdelili na trénovacie, testovacie alebo aj validačné data.
- Popis štruktúry MLP siete (vstupy, výstupy, typy neurónov v jednotlivých vrstvách, ich počet).
- Nastavené parametre trénovania (ukončovacie podmienky, použitá kriteriálna funkcia)
- Najprv nastaviť počet neurónov v skrytej vrstve NS, čo spĺňa požiadavky klasifikácie. Zdokumentovať výsledky pre najlepšie trénovanie. (proces trénovania, kontingenčná matica)
- Pri tomto nastavení parametrov urobiť krížovú validáciu alebo 5 krát spustiť trénovanie s náhodným rozdelením dát a vyčísliť min, max, priemernú úspešnosť klasifikácie.
- Potom ukázať dve iné nastavenie parametrov NS a zdokumentovať výsledky (proces trénovania, kontingenčná matica) (stačí jedno trénovanie)
- Postup testovania vybraných vzoriek.
- Pre najlepšie natrénovanú sieť, vypočítať úspešnosť klasifikácie, senzitivitu a špecificitu. (1. skupina negatívny, 2. a 3. skupina pozitívny)

#### Úloha 7

- Stručne vlastnými slovami, čo bolo úlohou (max. 3 vety).
- Popis vstupných a výstupných dát, ako ste ich rozdelili na trénovacie, testovacie alebo aj validačné data.
- Popis štruktúry MLP siete (vstupy, výstupy, typy neurónov v jednotlivých vrstvách, ich počet).

- Nastavené parametre trénovania (ukončovacie podmienky, použitá kriteriálna funkcia)
- Najprv nastaviť počet neurónov v skrytej vrstve NS, čo spĺňa požiadavky klasifikácie. Následne ladiť parametre trénovania. Zdokumentovať výsledky pre najlepšie trénovanie. (proces trénovania, kontingenčná matica)
- Pri tomto nastavení parametrov urobiť krížovú validáciu alebo 5 krát spustiť trénovanie s náhodným rozdelením dát a vyčísliť min, max, priemernú úspešnosť klasifikácie.
- Vedieť ukázať aj iné nastavenie parametrov NS
- Postup testovania vybraných vzoriek.

## Úloha 8

- Stručne vlastnými slovami, čo bolo úlohou (max. 3 vety).
- Popis vstupných a výstupných dát, ako ste ich rozdelili na trénovacie, testovacie alebo aj validačné data.
- Popis štruktúry CNN siete (vstupy, výstupy, jednotlivé vrstvy).
- Nastavené parametre trénovania (ukončovacie podmienky, použitá kriteriálna funkcia, krok učenia, veľkosť dávky, ...)
- Najprv zvoliť architektúru CNN (2 alebo 3 konvolučné vrstvy), čo spĺňa požiadavky klasifikácie. Následne ladiť parametre trénovania. Zdokumentovať výsledky pre najlepšie trénovanie. (proces trénovania, kontingenčná matica, úspešnosť klasifikácie trénovacie a testovacie data)
- Pri tomto nastavení parametrov minimálne 3 krát (ideálne 5 krát) spustiť trénovanie s náhodným rozdelením dát a vyčísliť min, max, priemernú úspešnosť klasifikácie.
- Vedieť ukázať aj iné nastavenie parametrov CNN
- Porovnať dve štruktúry CNN. (proces trénovania, kontingenčná matica, úspešnosť klasifikácie trénovacie a testovacie data)
- Porovnať MLP a CNN sieť. (proces trénovania, kontingenčná matica, úspešnosť klasifikácie trénovacie a testovacie data)
- Postup testovania vybraných vzoriek.