

České vysoké učení technické v Praze
Fakulta elektrotechnická
Katedra počítačů



Bakalářská práce

Demonstrační aplikace pro podporu kurzu neuronových sítí

Adam Činčura

Vedoucí práce: Ing. Zdeněk Buk

Studijní program: Softwarové technologie a management, Bakalářský

Obor: Softwarové inženýrství

13. května 2011

Poděkování

Děkuji Ing. Zdeňku Bukovi za užitečné rady a připomínky k tvorbě této bakalářské práci.

Prohlášení

Prohlašuji, že jsem práci vypracoval samostatně a použil jsem pouze podklady uvedené v přiloženém seznamu.

Nemám závažný důvod proti užití tohoto školního díla ve smyslu §60 Zákona č. 121/2000 Sb., o právu autorském, o právech souvisejících s právem autorským a o změně některých zákonů (autorský zákon).

V Praze dne 24.5.2011

.....

Abstract

Demonstrational application created in this bachelor thesis is supposed to complete electronic attachment of lecture notes for the "Neural networks and neurocomputers" course. Application is created in Mathematica program with use of NeuralNetworks library. Every file allows to experiment with specific neural network or its parameters. All experiments have enclosed explaining commentary. Final application was created by extension and completion of current demonstrational application.

Abstrakt

Demonstrační aplikace vytvořená v rámci této bakalářské práce doplňuje elektronickou přílohu skript pro předmět „Neuronové sítě a neuropočítače“. Aplikace je vytvořena v programu Mathematica s použitím knihovny NeuralNetworks. Každý soubor umožňuje snadno experimentovat s danou neuronovou sítí nebo s jejími parametry. Všechny experimenty jsou doprovázeny vysvětlujícím komentářem. Výsledná aplikace vznikla rozšířením a doplněním stávající demonstrační aplikace.

Obsah

1	Úvod	1
1.1	Vymezení cíle práce	1
1.2	Struktura práce	1
2	Umělé neuronové sítě	3
2.1	Historie	3
2.2	Aplikace	3
2.3	Využití	3
3	Umělý neuron	5
3.1	Struktura neuronu	5
3.2	Proces učení	5
3.3	Učící algoritmy	5
3.3.1	Levenberg-Marquardt algoritmus	5
3.3.2	Gauss-Newton algoritmus	5
3.3.3	Algoritmus nejvyššího poklesu	5
3.3.4	Algoritmus zpětné propagace	5
4	Neuronové sítě	7
4.1	Dopředná síť	7
4.2	RBF síť	7
4.3	Samoorganizující mapy	7
4.4	Hopfieldova síť	7
4.5	LVQ	7
5	Učení sítě	9
5.1	Rozdělení vstupních dat	9
5.2	Křížová validace	9
6	Implementační prostředí	11
6.1	Wolfram Mathematica	11
6.2	Knihovna Neural Networks	11
7	Experimenty s neuronovými sítěmi	13
7.1	Úvod	13
7.2	Algoritmy učení	14

7.3	Křížová validace	14
7.4	Dopředná síť	14
7.4.1	Jednoduchá data $\sin(x)$	14
7.4.2	Iris data	15
7.4.3	Různé přístupy k učení sítě	15
7.5	RBF síť	16
7.5.1	Ukázka výstupu skrytého neuronu	16
7.5.2	Ukázka výstupu tří skrytých neuronů	16
7.5.3	Jednoduchá data $\sin(x)$	16
7.5.4	Iris data	16
7.5.5	Různé přístupy k učení sítě	17
7.6	Hopfieldova síť	17
7.7	Samoorganizující mapy	18
7.7.1	Shlukování dat	18
7.7.2	SOM a Iris data	18
7.8	LVQ	19
8	Závěr	21
A	Testování zaplnění stránky a odsazení odstavců	25
B	Pokyny a návody k formátování textu práce	29
B.1	Vkládání obrázků	29
B.2	Kreslení obrázků	30
B.3	Tabulky	30
B.4	Odkazy v textu	31
B.4.1	Odkazy na literaturu	31
B.4.2	Odkazy na obrázky, tabulky a kapitoly	33
B.5	Rovnice, centrovaná, číslovaná matematika	33
B.6	Kódy programu	34
B.7	Další poznámky	34
B.7.1	České uvozovky	34
C	Seznam použitých zkratk	35
D	UML diagramy	37
E	Instalační a uživatelská příručka	39
F	Obsah přiloženého CD	41

Seznam obrázků

B.1	Popiska obrázku	30
F.1	Seznam přiloženého CD — příklad	41

Seznam tabulek

7.1	Přehled struktury aplikace	13
B.1	Ukázka tabulky	30

Kapitola 1

Úvod

Problematika neuronových sítí není triviální záležitostí. Pro pochopení principu fungování libovolné neuronové sítě je potřeba porozumět teoretickému fungování sítě. Tohoto porozumění se dosáhne snáze, pokud má student možnost si danou síť vlastnoručně osahat, nastavit si její parametry, pozorovat výstupy a předkládat síti vlastní data. Z těchto důvodů má předmět „Neuronové sítě a neuropočítače“, v rámci kterého je na FEL ČVUT problematika neuronových sítí vyučována, rozsáhlou elektronickou přílohu skript tzv. Courseware[2].

Součástí Courseware je také demonstrační aplikace v programu Mathematica, kterou jsem v rámci této bakalářské práce přepracoval a rozšířil. Demonstrační aplikace nevyžaduje téměř žádné znalosti programování v systému Mathematica, umožňuje velmi snadno měnit parametry a strukturu zadaných sítí, vizualizovat průběh učení sítě, vizualizovat výstup sítě a upravovat vstupní data. Celá aplikace je doplněna vysvětlujícím komentářem. Věřím, že moje práce pomůže studentům snáze se v neuronových sítích zorientovat.

1.1 Vymezení cíle práce

Cílem práce je provést úpravy a rozšíření stávající demonstrační aplikace. Výstup této práce nahradí stávající aplikaci a bude používán při výuce předmětu „Neuronové sítě a neuropočítače“.

1.2 Struktura práce

TODO až bude hotovo

Kapitola 2

Umělé neuronové sítě

2.1 Historie

2.2 Aplikace

2.3 Využití

Kapitola 3

Umělý neuron

3.1 Struktura neuronu

3.2 Proces učení

3.3 Učicí algoritmy

3.3.1 Levenberg-Marquardt algoritmus

3.3.2 Gauss-Newton algoritmus

3.3.3 Algoritmus nejvyššího poklesu

3.3.4 Algoritmus zpětné propagace

Kapitola 4

Neuronové sítě

4.1 Dopředná síť

4.2 RBF síť

4.3 Samoorganizující mapy

4.4 Hopfieldova síť

4.5 LVQ

Kapitola 5

Učení sítě

5.1 Rozdělení vstupních dat

5.2 Křížová validace

Kapitola 6

Implementační prostředí

6.1 Wolfram Mathematica

Systém Mathematica od firmy Wolfram Research je sofistikovaný matematický nástroj, který umožňuje provádět numerické i symbolické výpočty. Systém obsahuje velké množství vestavěných funkcí a umožňuje i přidání dalších uživatelsky definovaných funkcí. Dále nabízí široké možnosti vizualizace dat ve 2D i 3D grafech. Neméně podstatnou funkcí je možnost exportu vyhodnoceného notebooku do formátu pdf. Díky tomu může demonstrační aplikaci vytvořenou v systému Mathematica, byť v omezené míře, využít i student, který nemá na svém počítači systém Mathematica nainstalovaný. Systém je možné rozšířit celou řadou knihoven, jednou z nich je i knihovna Neural Networks, kterou jsem využil ve své demonstrační aplikaci. Demonstrační aplikaci jsem programoval ve verzi Mathematica 8.0.

6.2 Knihovna Neural Networks

Knihovna Neural Networks rozšiřuje systém *Mathematica* o možnost pracovat s neuronovými sítěmi bez nutnosti vytvářet si její vlastní implementaci. Konkrétně knihovna nabízí práci s těmito konkrétními sítěmi: jednoduchý perceptron, dopředná neuronová síť, RBF neuronová síť, Hopfieldova neuronová síť, dynamická neuronová síť, Kohonenova mapa, LVQ a VQ. Knihovna také poskytuje implementaci různých algoritmů učení sítě, konkrétně jsou to tyto algoritmy: Levenberg-Marquardt, Gauss-Newton, gradientní algoritmus a algoritmus zpětné propagace. Knihovna umožňuje široké možnosti natavení parametrů u jednotlivých sítí a pro méně zkušené uživatele nabízí vytvoření sítě s výchozími parametry. Výchozí parametry jsou voleny tak, aby síť s výchozími parametry podávala dobré výkony a její učení a vybavování netrvalo přehnaně dlouho. Knihovna ještě nabízí široké možnosti vizualizace dat, grafické zobrazení průběhu učení sítě a také grafické zobrazení výstupu naučené neuronové sítě. Ke knihovně patří návod k použití a rozsáhlá dokumentace.

Kapitola 7

Experimenty s neuronovými sítěmi

Číslo kapitoly	Název kapitoly	Soubor
1	Úvod	01-uvod.nb
2	Algoritmy učení	02-algoritmy-uceni.nb
3	Křížová validace	03-krossvalidace.nb
4	Dopředná síť a umělá data $\sin(x)$	04-feedforward-sin.nb
5	Dopředná síť a Iris data	05-feedforward-iris.nb
6	Přístupy k učení dopředné sítě	06-feedforward-iris-2.nb
7	Pokrytí dat jednoduchou RBF sítí	07-rbf-neuron.nb
8	Pokrytí dat RBF sítí	08-rbf-neuron-2.nb
9	Síť RBF a umělá data $\sin(x)$	09-rbf-sin.nb
10	Síť RBF Iris data	10-rbf-iris.nb
11	Přístupy k učení RBF sítě	11-rbf-iris-2.nb
12	Hopfieldova síť a umělé vzory	12-hopfield.nb
13	Shlukování dat sítí bez učitele	13-som-clustering.nb
14	Kohonenova síť a Iris data	14-som-iris.nb
15	LVQ a Iris data	15-lvq-iris.nb

Tabulka 7.1: Přehled struktury aplikace

7.1 Úvod

Úvodní kapitola seznamuje studenty s používáním programu *Mathematica* od naprostých základů. Nejprve je probrána základní syntaxe, dále jsou studenti seznámeni s používáním proměnných, funkcí a s možnostmi vizualizace dat. V další části notebooku jsou probrány základy programování v systému *Mathematica*. Prostudování tohoto úvodu umožní rychleji se orientovat v experimentech s neuronovými sítěmi a také dá studentovi znalosti potřebné k úpravám jednotlivých jednotlivých experimentů. Tato kapitola se nachází v souboru "01-uvod.nb".

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem grafický vzhled notebooku, změnil a rozšířil jsem textový komentář k jednotlivým příkazům.

7.2 Algoritmy učení

Notebook demonstruje použití různých učicích algoritmů. Pro každý učicí algoritmus je graficky zobrazen jeho postup při učení. Jsou zde demonstrovány tyto algoritmy: *Levenberg-Marquardt algoritmus*, *Gauss-Newton algoritmus*, *Algoritmus nejvyššího poklesu (Steepest Descent)* a *Algoritmus zpětné propagace (Backpropagation)*.

Učení je ukázáno na jednoduché dopředné síti s jedním neuronem, jedním vstupem a jedním výstupem. Nejprve je vytvořena potřebná síť, poté jsou pomocí této sítě vygenerovány data, na kterých budeme demonstrovat učení. Poté je pro každý algoritmus ukázáno jakým způsobem ho použít pro učení sítě a je graficky zobrazen průběh učení. U algoritmu zpětné propagace je potřeba nastavit délku kroku (`stepLength`) a momentum. Jak tyto parametry ovlivňují průběh učení je ilustrováno pomocí interaktivního grafu, kde je možné si pomocí posuvníků měnit hodnotu těchto parametrů, graf se automaticky překresluje podle aktuálně nastavených hodnot parametrů. Tato kapitola se nachází v souboru *02-algoritmy-uceni.nb*.

7.3 Křížová validace

V kapitole křížová validace se student seznámí s principem fungování křížové validace. Křížová validace je ukázána na Iris datech a dopředné síti.

Nejprve jsou načteny data, poté je vytvořena neuronová síť, která je pomocí křížové validace otestována. Iris data jsou rozdělena na vstupní a výstupní vektory, výstupní vektory jsou zakódovány kódem 1 z N. Poté je detailně rozebráno předzpracování dat pro křížovou validaci. Následuje implementace samotné křížové validace, tato implementace vypíše pro každý fold úspěšnost RMSE jakou síť dosáhla. Po skončení všech kol křížové validace je zobrazen boxový graf s výsledky křížové validace. Po najetí myši na graf se k němu zobrazí legenda. Student má také možnost nechat si vypsat výsledky křížové validace v textovém formátu. Textový formát vypíše nejlepší výsledek, nejhorší výsledek a aritmetický průměr všech výsledků. Na závěr je umožněno studentovi nechat si provést křížovou validaci vlastní sítě s vlastními daty. Vlastní křížové validaci nastaví parametry jednoduchým přiřazením do proměnných, je potřeba aby zadaná síť odpovídala zadaným vstupním a výstupním datům a data byla předzpracována pomocí postupu uvedeného v této kapitole. Tato kapitola se nachází v souboru *03-krossvalidace.nb*.

7.4 Dopředná síť

7.4.1 Jednoduchá data $\sin(x)$

V této kapitole je student poprvé seznámen s dopřednou neuronovou sítí. Pomocí dopředné neuronové sítě se budeme snažit aproximovat funkci sinus.

Nejprve jsou připravena jednoduchá trénovací data navzorkováním funkce sinus na intervalu $\langle 0, 2\pi \rangle$. Navzorkovaná data jsou zobrazena v textové i v grafické podobě. Poté je

ukázáno jakým způsobem vytvořit neuronovou síť požadované struktury, je ukázáno jak si zobrazit dodatečné informace o síti a jak síť naučit na trénovacích datech. Je také graficky zobrazen výstup sítě před naučením a po naučení. Na závěr je ukázáno jak převést síť do formy vzorce. Tato kapitola se nachází v souboru *04-feedforward-sin.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem vzhled notebooku a upravil doprovodný komentář.

7.4.2 Iris data

V této kapitole je ukázáno jakým způsobem pomocí dopředné sítě klasifikovat Iris data.

Nejprve jsou načtena data, studentovi je dáno na výběr zda chce načíst data z internetu nebo chce použít lokální soubor s daty. Poté je provedeno předzpracování dat. Data jsou rozdělena na vstupní a výstupní vektory, protože výstupní parametr je textový, je provedeno jeho překódování metodou 1 z N, kdy je každé třídě přiřazen jeden výstupní vektor. Toto předzpracování je prováděno krok po kroku s velmi podrobným komentářem. Po předzpracování dat je vytvořena dopředná neuronová síť, a data jsou touto neuronovou sítí zpracovány. Dále je zobrazeno jak se vyvíjela úspěšnost klasifikace v průběhu učení. Na závěr je zobrazen 3D graf, který ukazuje úspěšnost sítě na trénovacích datech a je ukázána možnost jak síť symbolicky vyhodnotit. Tato kapitola se nachází v souboru *05-feedforward-iris.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem vzhled notebooku. V doprovodném komentáři jsem nahradil sousloví „skupina v datech“ slovem „třída“, které podle mého názoru lépe vystihuje popisovanou skutečnost. Dále jsem komentář rozšířil. V závěru notebooku jsem nezobrazoval vývoj úspěšnosti klasifikace během učení ve 3D grafu, který podle mě nebyl tak přehledný a jasný jako 2D graf, který je zobrazen.

7.4.3 Různé přístupy k učení sítě

V tomto notebooku je ukázáno několik různých přístupů k učení dopředné sítě. Tyto přístupy se liší hlavně v dělení dat na trénovací, testovací a validační množinu. Je zde také ukázáno použití křížové validace a rozebráno vyhodnocení úspěšnosti neuronové sítě.

Nejprve jsou načteny Iris data a provedeno jejich předzpracování stejně jako v minulé kapitole. Takto předzpracovaná data jsou náhodně rozdělena na trénovací, validační a testovací množinu. Je ukázána možnost použití křížové validace k určení struktury sítě. Při křížové validaci jsou výsledky sítě porovnávány podle hodnoty RMSE, výsledky křížové validace jsou zobrazeny v boxovém grafu. Síť, která vyšla z křížové validace nejlépe je poté naučena na trénovací množině s použitím validační množiny. Validační množina je použita k zastavení učení sítě, pokud by se úspěšnost klasifikace na validační množině začala v průběhu učení zhoršovat. Poté je vyhodnocena úspěšnost klasifikace na testovací množině. Tato úspěšnost je pro snadnou čitelnost uvedena v procentech. Dále je síť se stejnou strukturou naučena bez použití validační množiny a taktéž je vyhodnocena její úspěšnost. Kapitola se nachází v souboru *06-feedforward-iris-2*.

7.5 RBF síť

7.5.1 Ukázka výstupu skrytého neuronu

Tato kapitola není určena přímo pro experimentování se sítí, ale spíše pro pochopení jakým způsobem RBF síť funguje. Notebook zobrazuje výstup skrytého RBF neuronu.

Nejprve jsou vygenerována vstupní data. Data jsou tvořena dvěma dobře oddělenými shluky, každý shluk představuje jednu třídu. Poté je vytvořena jednoduchá RBF neuronová síť s jedním skrytým RBF neuronem, pomocí které budeme vstupní data klasifikovat. Síť je naučena na vygenerovaných datech, poté je zobrazen výstup RBF neuronu. Pro lepší představu o tom, jakým způsobem RBF neuron pokryl vstupní data, jsou tato data zobrazena do jednoho grafu s jeho výstupem. Kapitola se nachází v souboru *07-rbf-neuron.nb*.

7.5.2 Ukázka výstupu tří skrytých neuronů

Tato kapitola, stejně jako předchozí, slouží primárně k pochopení fungování RBF sítě. Notebook zobrazuje výstup skryté vrstvy neuronů u RBF sítě se třemi RBF neurony, která je naučena na složitějších datech.

Nejprve jsou vygenerována data. Data se skládají ze šesti oddělených shluků, obsahují dvě třídy, každá třída se skládá ze třech shluků. Data jsou pro představu zobrazena v grafu. Dále je vytvořena RBF neuronová síť, kterou budou vygenerovaná data klasifikována. Síť je naučena na vygenerovaných datech. Poté je zobrazen výstup neuronové sítě ve 2D i 3D grafu, na kterém vidíme jak síť klasifikuje data. Poté je zobrazen výstup skryté vrstvy RBF neuronů. Do stejného grafu s výstupem jednotlivých RBF neuronů jsou zobrazeny i vstupní data, aby bylo vidět jak se RBF neurony přizpůsobily datům. Kapitola je v souboru *08-rbf-neuron-2.nb*.

7.5.3 Jednoduchá data $\sin(x)$

Kapitola slouží k prvnímu seznámení studentů s RBF sítí. Je ukázáno jak pomocí RBF sítě zpracovat jednoduchá data, v tomto případě se jedná o aproximaci funkce sinus.

Nejprve jsou vygenerována data navzorkováním funkce sinus na intervalu $<0, 2\pi>$. Data jsou zobrazena v grafické i textové podobě, aby o nich měl student dobrou představu. Dále je ukázáno jak vytvořit RBF neuronovou síť, jak si o ní zobrazit podrobnější informace a jakým způsobem jí naučit na trénovacích datech. Je zobrazeno jak reagovala nenaučená síť na data a také jak reaguje naučená síť na data. Na závěr je ukázáno jak je možné nechat síť symbolicky vyhodnotit (zobrazit jí jako vzorec). Kapitola je v souboru *09-rbf-sin.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem vzhled a rozšířil doprovodný komentář. Dále jsem odstranil nepřesné a nepravdivé popisky u vytváření RBF sítě a nahradil je správnou verzí.

7.5.4 Iris data

Tato kapitola ukazuje zpracování složitějších dat neuronovou sítí RBF. V notebooku je ukázáno klasifikování Iris dat z UCI databáze [1].

Nejprve jsou načtena Iris data (je na výběr načtení z internetu nebo ze souboru), poté je provedeno rozdělení dat na vstupní a výstupní vektory a výstupní data jsou zakódovány algoritmem 1 z N. Dále je vytvořena RBF síť, která je následně naučena na datech. Potom je zobrazen graf, který ukazuje jak se vyvíjela úspěšnost klasifikace v průběhu učení. Níže je ještě vykreslen graf porovnávající zadaná data s výstupem naší naučené RBF sítě. Na závěr je ukázána možnost symbolického vyhodnocení sítě. Kapitulu naleznete v souboru *10-rbf-iris.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem grafický vzhled notebooku. Dále jsem významně zkrátil sekci předzpracování dat. V původním notebooku bylo předzpracování stejně rozsáhlé jako v souboru *05-feedforward-iris.nb*, já ponechal pouze kód, který skutečně zpracovává Iris data a uvedl odkaz na soubor ve kterém je předzpracování popsáno podrobněji. Dále jsem na závěr notebooku nezobrazoval 3D graf s vývojem úspěšnosti klasifikace, který podle mého názoru není tolik vypovídající. Ponechal jsem 2D graf s vývojem klasifikace. Také jsem rozšířil komentář a opravil špatný popis u vytváření RBF sítě.

7.5.5 Různé přístupy k učení sítě

Kapitola demonstruje různé možnosti jak přistoupit k učení RBF sítě z hlediska rozdělení dat na trénovací, testovací a validační množinu. Také je ukázána možnost využití křížové validace k určení nejvhodnější struktury sítě. Na závěr je ukázáno jak vyhodnotit úspěšnost sítě.

Nejprve jsou načtena Iris data (ze souboru nebo z internetu). Načtená data jsou rozdělena na vstupní a výstupní vektory, výstupní vektory jsou překódovány kódem 1 z N. Takto zpracovaná data jsou rozdělena na trénovací, testovací a validační množinu. Dále je demonstrována možnost použití křížové validace, k určení nejvhodnější struktury sítě (v tomto případě k určení počtu RBF neuronů). Výsledek křížové validace je zobrazen v boxovém grafu. Dále je ukázána možnost učení RBF sítě s validační množinou. Validační množina slouží ke kontrole úspěšnosti sítě, jakmile se výsledky na validační množině zhorší oproti předchozí iteraci, je učení sítě ukončeno. Na testovacích datech je poté provedeno určení skutečné úspěšnosti naučené sítě v procentech. Dále je ukázáno učení sítě bez použití validační množiny. U takto naučené sítě je také určena skutečná úspěšnost na testovacích datech v procentech. Kapitola se nachází v souboru *11-rbf-iris-2.nb*.

7.6 Hopfieldova síť

Tato kapitola slouží k seznámení se s Hopfieldovou neuronovou sítí a s jejím použitím na jednoduchých datech.

Jako vstupní data jsou použity obrázky číslic 1, 2 a 3 zobrazené v poli 8x8, kde černá znamená 1 a bílá -1. Tato data jsou přímo zadána v kódu. Po načtení těchto dat jsou data ještě zobrazena v grafické podobě. Poté je vytvořena Hopfieldova síť, která je na vstupních datech naučena. Pro otestování, jak síť reaguje na data je potřeba vytvořit testovací data, ta jsou vytvořena aplikací šumu na vstupní data. Tato zašuměná data jsou předložena naučené

síti a je zobrazen její výstup. Na závěr je zobrazen graf ukazující jakým způsobem se minimalizovala energetická funkce pro jednotlivé předložené vzory. Kapitola se nalézá v souboru *12-hopfield.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Mimo úpravy celkového vzhledu notebooku a drobných úprav doprovodného komentáře spočívá hlavní úprava v nahrazení funkce `GraphicsArray` funkcí `GraphicsGrid`. Funkce `GraphicsArray` je v Mathematice 8 zastaralá a nedoporučuje se používat. Také jsem upravil funkci pro aplikaci šumu, která nyní zašumí předložený vzor o trochu více než tomu bylo dříve.

7.7 Samoorganizující mapy

7.7.1 Shlukování dat

Tato kapitola slouží k seznámení se samoorganizující se mapou a k demonstraci jejího použití na jednoduchých datech. Ve vstupních datech se budeme pokoušet najít shluky pomocí samoorganizující se mapy.

Na začátku jsou vygenerována vstupní data. Data obsahují šest dobře oddělených shluků. V těchto datech je pomocí samoorganizující se mapy hledáno šest shluků. Nejprve je vytvořena náhodně inicializovaná samoorganizující se mapa, která je naučena na vstupních datech. Pomocí grafu je zobrazen její výstup (tedy jak síť rozdělila data na shluky). Dále je ukázáno jak odstranit ze sítě nepotřebný (mrtvý) neuron a je zobrazen výstup sítě bez nepotřebného neuronu. Následně je ukázán postup umožňující dosažení lepších výsledků. Samoorganizující se mapa není inicializována náhodně, ale je inicializována metodou SOM. Poté je síť doučena na vstupních datech a graficky zobrazen její výstup. Na závěr je zobrazen průběh učení obou sítí. Nejprve ve formě statického grafu zobrazujícího trajektorii jednotlivých neuronů v průběhu učení. Podruhé jako interaktivní graf zobrazující výstup sítě pro danou iteraci. Pomocí posuvníku je možné vybírat, která iterace je zobrazena.

7.7.2 SOM a Iris data

Tato kapitola slouží demonstraci použití samoorganizující se mapy na složitějších datech. K ukázce použití jsou zvolena Iris data.

Nejprve jsou načtena Iris data (z internetu nebo ze souboru). Data jsou rozdělena na vstupní a výstupní vektory, výstupní vektory jsou překódovány metodou 1 z N. Dále je vytvořena samoorganizující se mapa, která je naučena na vstupních datech. Následuje zobrazení kolik dat a jaké třídy jsou tato data náležejí ke kterému vektoru v SOM síti. Stejným způsobem je zobrazen i průběh učení sítě. Následně je ukázáno jakým způsobem lze nechat libovolnému vektoru přiřadit jeho reprezentanta, jak spočítat Eukleidovskou vzdálenost od reprezentanta a je také připomenuto mazání nepotřebných neuronů. Na závěr je rozebráno doučování sítě. Kapitola se nalézá v souboru *14-som-iris.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem celkový vzhled notebooku, v komentáři jsem nahradil slovo „skupina“ slovem „třída“, které podle mě lépe vystihuje popisovanou věc. Udělal jsem ještě několik menších úprav a rozšíření v komentáři. Dále

jsem provedl úpravu předzpracování dat, které bylo zbytečně rozsáhlé a tím pádem zdlouhavé. Ponechal jsem pouze minimální potřebný kód a uvedl odkaz na notebook ve kterém je předzpracování dat detailně popsáno.

7.8 LVQ

Kapitola slouží k seznámení s použitím LVQ sítě. Použití LVQ sítě je ukázáno na klasifikaci Iris dat.

Nejprve načteme Iris data (z internetu nebo souboru), data rozdělíme na vstupní a výstupní vektory a výstupní vektory překódujeme metodou 1 z N. Nejprve je nabídnuto několik pohledů na vstupní data, poté je vytvořena LVQ síť, která je naučena na vstupních datech. Poté je vizualizován výstup sítě v průběhu učení. Následuje ukázka jak smazat nepotřebné neurony. Dále je ukázáno jakým způsobem je možné nechat oklasifikovat libovolný vektor. Poté je zobrazena procentuální úspěšnost klasifikace. Následně jsou rozebrány možnosti doučování sítě. Na závěr je několika způsoby zobrazen výstup sítě. Tato kapitola se nachází v souboru *15-lvq-iris.nb*.

Soubor vznikl úpravou souboru Petra Chlumského. Změnil jsem grafickou podobu notebooku. V doprovodném komentáři jsem nahradil slovo „skupina“ slovem „třída“, které lépe vystihuje popisovanou skutečnost, dále jsem ho ještě drobně rozšířil a upravil. Upravil jsem a výrazně zkrátil předzpracování dat. Ponechal jsem pouze kód, který skutečně manipuluje s daty a uvedl odkaz na notebook, ve kterém se nachází detailně popsany proces předzpracování dat.

Kapitola 8

Závěr

- Zhodnocení splnění cílů DP/BP a vlastního přínosu práce (při formulaci je třeba vzít v potaz zadání práce).
- Diskuse dalšího možného pokračování práce.

Literatura

- [1] *UCI - Machine Learning Repository* [online]. 2011. [cit. 22. 4. 2011]. Dostupné z: <<http://archive.ics.uci.edu/ml/>>.
- [2] *Courseware* [online]. 2011. [cit. 19. 4. 2011]. Dostupné z: <<http://neuron.felk.cvut.cz/courseware/>>.
- [3] HAINDL, M. – KMENT, Ľ. – SLAVÍK, P. Virtual Information Systems. In *WSCG'2000 – Short communication papers*, s. 22–27. University of West Bohemia, Pilsen, 2000.
- [4] Příspěvatelé Wikipedie. *Framework* [online]. 2009. [cit. 10. 9. 2009]. Dostupné z: <<http://cs.wikipedia.org/wiki/Framework>>.
- [5] Příspěvatelé Wikipedie. *Object-relational mapping* [online]. 2009. [cit. 6. 12. 2009]. Dostupné z: <http://en.wikipedia.org/wiki/Object-relational_mapping>.
- [6] ŽÁRA, J. – BENEŠ, B. – FELKEL, P. *Moderní počítačová grafika*. Computer Press s.r.o, Brno, 1st edition, 1998. In Czech.
- [7] SLAVÍK, P. Grammars and Rewriting Systems as Models for Graphical User Interfaces. *Cognitive Systems*. 1997, 4, 3/4, s. 381–399.
- [8] web:cstug. CSTUG — $\mathcal{C}\mathcal{S}\mathcal{T}\mathcal{E}\mathcal{X}$ Users Group — hlavní stránka. <http://www.cstug.cz/>, stav z 2. 3. 2009.
- [9] web:infodp. K336 Info — pokyny pro psaní diplomových prací. <https://info336.felk.cvut.cz/clanek.php?id=400>, stav ze 4. 5. 2009.
- [10] web:infogs. Knihovna Grafické skupiny. <http://www.cgg.cvut.cz/Bib/library/>, stav z 30. 8. 2001.
- [11] web:ipe. Grafický vektorový editor pro práce vhodný pro práci $\mathcal{L}\mathcal{A}\mathcal{T}\mathcal{E}\mathcal{X}$ em. <http://tclab.kaist.ac.kr/ipe/>, stav z 4. 5. 2009.
- [12] web:latexdocweb. $\mathcal{L}\mathcal{A}\mathcal{T}\mathcal{E}\mathcal{X}$ — online manuál. <http://www.cstug.cz/latex/lm/frames.html>, stav ze 4. 5. 2009.
- [13] web:latexwiki. Wiki Books $\mathcal{L}\mathcal{A}\mathcal{T}\mathcal{E}\mathcal{X}$. <http://en.wikibooks.org/wiki/LaTeX/>, stav z 3. 4. 2009.

Příloha A

Testování zaplnění stránky a odsazení odstavců

Tato příloha nebude součástí vaší práce. Slouží pouze jako příklad formátování textu.

Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili?

Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili?

Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili?

Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili? Určitě existuje nějaká pěkná latinská věta, která se k tomuhle testování používá, ale co mají dělat ti, kteří se nikdy latinsky neučili?

Příloha B

Pokyny a návody k formátování textu práce

Tato příloha samozřejmě nebude součástí vaší práce. Slouží pouze jako příklad formátování textu.

Používat se dají všechny příkazy systému L^AT_EX. Existuje velké množství volně přístupné dokumentace, tutoriálů, příruček a dalších materiálů v elektronické podobě. Výchozím bodem, kromě Googlu, může být stránka CSTUG (Czech Tech Users Group) [8]. Tam najdete odkazy na další materiály. Většinou dostačující a přehledně organizovanou elektronikou dokumentaci najdete například na [12] nebo [13].

Existují i různé nadstavby nad systémy T_EX a L^AT_EX, které výrazně usnadní psaní textu zejména začátečníkům. Velmi rozšířený v Linuxovém prostředí je systém Kile.

B.1 Vkládání obrázků

Obrázky se umísťují do plovoucího prostředí **figure**. Každý obrázek by měl obsahovat **název** (`\caption`) a **návěští** (`\label`). Použití příkazu pro vložení obrázku `\includegraphics` je podmíněno aktivací (načtením) balíku `graphicx` příkazem `\usepackage{graphicx}`.

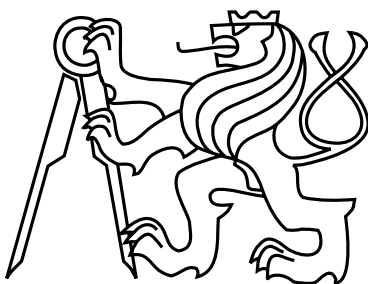
Budete-li zdrojový text zpracovávat pomocí programu `pdflatex`, očekávají se obrázky s příponou `*.pdf`¹, použijete-li k formátování `latex`, očekávají se obrázky s příponou `*.eps`.²

Příklad vložení obrázku:

```
\begin{figure}[h]
\begin{center}
\includegraphics[width=5cm]{figures/LogoCVUT}
\caption{Popiska obrazku}
\label{fig:logo}
```

¹pdflatex umí také formáty PNG a JPG.

²Vzájemnou konverzi mezi snad všemi typy obrázku včetně změn velikostí a dalších vymožeností vám může zajistit balík ImageMagic (<http://www.imagemagick.org/script/index.php>). Je dostupný pod Linuxem, Mac OS i MS Windows. Důležité jsou zejména příkazy `convert` a `identify`.



Obrázek B.1: Popiska obrázku

DTD	construction	elimination
	in1 A B a:sum A B in1 A B b:sum A B	case([_:A] a) ([_:B] a) ab:A case([_:A] b) ([_:B] b) ba:B
+	do_reg:A -> reg A	undo_reg:reg A -> A
*, ?	the same like and + with empty_el:empty	the same like and + with empty_el:empty
R(a,b)	make_R:A->B->R	a: R -> A b: R -> B

Tabulka B.1: Ukázka tabulky

```
\end{center}
\end{figure}
```

B.2 Kreslení obrázků

Zřejmě každý z vás má nějaký oblíbený nástroj pro tvorbu obrázků. Jde jen o to, abyste dokázali obrázek uložit v požadovaném formátu nebo jej do něj konvertovat (viz předchozí kapitola). Je zřejmě vhodné kreslit obrázky vektorově. Celkem oblíbený, na ovládání celkem jednoduchý a přitom dostatečně mocný je například program Inkscape.

Zde stojí za to upozornit na kreslicí programe Ipe [11], který dokáže do obrázku vkládat komentáře přímo v latexovském formátu (vzroce, stejné fonty atd.). Podobné věci umí na Linuxové platformě nástroj Xfig.

Za pozornost ještě stojí schopnost editoru Ipe importovat obrázek (jpg nebo bitmap) a krelit do něj latexovské popisky a komentáře. Výsledek pak umí exportovat přímo do pdf.

B.3 Tabulky

Existuje více způsobů, jak sázet tabulky. Například je možno použít prostředí `table`, které je velmi podobné prostředí `figure`.

Zdrojový text tabulky B.1 vypadá takto:

```

\begin{table}
\begin{center}
\begin{tabular}{|c|l|l|}
\hline
\textbf{DTD} & \textbf{construction} & \textbf{elimination} \\
\hline
 $\mid$  & \verb+in1|A|B a:sum A B+ & \verb+case([_:A]a)([_:B]a)ab:A+\\
& \verb+in1|A|B b:sum A B+ & \verb+case([_:A]b)([_:B]b)ba:B+\\
\hline
 $\$$  & \verb+do_reg:A -> reg A+ & \verb+undo_reg:reg A -> A+\\
\hline
 $\$,?\$$  & the same like  $\mid$  and  $\$$  & the same like  $\mid$  and  $\$$ \\
& with \verb+empty_el:empty+ & with \verb+empty_el:empty+\\
\hline
R(a,b) & \verb+make_R:A->B->R+ & \verb+a: R -> A+\\
& & \verb+b: R -> B+\\
\hline
\end{tabular}
\end{center}
\caption{Ukázka tabulky}
\label{tab:tab1}
\end{table}
\begin{table}

```

B.4 Odkazy v textu

B.4.1 Odkazy na literaturu

Jsou realizovány příkazem `\cite{odkaz}`.

Seznam literatury je dobré zapsat do samostatného souboru a ten pak zpracovat programem bibtex (viz soubor `reference.bib`). Zdrojový soubor pro bibtex vypadá například takto:

```

@Article{Chen01,
  author   = "Yong-Sheng Chen and Yi-Ping Hung and Chiou-Shann Fuh",
  title    = "Fast Block Matching Algorithm Based on
              the Winner-Update Strategy",
  journal  = "IEEE Transactions On Image Processing",
  pages    = "1212--1222",
  volume   = 10,
  number   = 8,
  year     = 2001,
}

@Misc{latexdocweb,

```

```

author = "",
title = "{\LaTeX} --- online manuál",
note = "\verb|http://www.cstug.cz/latex/lm/frames.html|",
year = "",
}
...

```

Pozor: Sazba názvů odkazů je dána BibTeX stylem (`\bibliographystyle{abbrv}`). BibTeX tedy obvykle vysází velké pouze počáteční písmeno z názvu zdroje, ostatní písmena zůstanou malá bez ohledu na to, jak je napíšete. Přesněji řečeno, styl může zvolit pro každý typ publikace jiné konverze. Pro časopisecké články třeba výše uvedené, jiné pro monografie (u nich často bývá naopak velikost písmen zachována).

Pokud chcete BibTeXu napovědět, která písmena nechat bez konverzí (viz `title = "{\LaTeX} --- online manuál"` v předchozím příkladu), je nutné příslušné písmeno (zde celé makro) uzavřít do složených závorek. Pro přehlednost je proto vhodné celé parametry uzavírat do uvozovek (`author = "..."`), nikoliv do složených závorek.

Odkazy na literaturu ve zdrojovém textu se pak zapisují:

```

Podívejte se na \cite{Chen01},
další detaily najdete na \cite{latexdocweb}

```

Vazbu mezi soubory `*.tex` a `*.bib` zajistíte příkazem `\bibliography{}` v souboru `*.tex`. V našem případě tedy zdrojový dokument `thesis.tex` obsahuje příkaz `\bibliography{reference}`.

Zpracování zdrojového textu s odkazy se provede postupným voláním programů `pdflatex <soubor>` (případně `latex <soubor>`), `bibtex <soubor>` a opět `pdflatex <soubor>`.³

Níže uvedený příklad je převzat z dříve existujících pokynů studentům, kteří dělají svou diplomovou nebo bakalářskou práci v Grafické skupině.⁴ Zde se praví:

```

...
j) Seznam literatury a dalších použitých pramenů, odkazy na WWW stránky, ...
Pozor na to, že na veškeré uvedené prameny se musíte v textu práce
odkazovat -- [1].
Pramen, na který neodkazujete, vypadá, že jste ho vlastně nepotřebovali
a je uveden jen do počtu. Příklad citace knihy [1], článku v časopise [2],
statí ve sborníku [3] a html odkazu [4]:
[1] J. Žára, B. Beneš;, and P. Felkel.
    Moderní počítačová grafika. Computer Press s.r.o, Brno, 1 edition, 1998.
    (in Czech).

```

³První volání `pdflatex` vytvoří soubor s koncovkou `*.aux`, který je vstupem pro program `bibtex`, pak je potřeba znovu zavolat program `pdflatex (latex)`, který tentokrát zpracuje soubory s příponami `.aux` a `.tex`. Informaci o případných nevyřešených odkazech (cross-reference) vidíte přímo při zpracovávání zdrojového souboru příkazem `pdflatex`. Program `pdflatex (latex)` lze volat vícekrát, pokud stále vidíte nevyřešené závislosti.

⁴Několikrát jsem byl upozorněn, že web s těmito pokyny byl zrušen, proto jej zde přímo necituji. Nicméně příklad sám o sobě dokumentuje obecně přijímaný konsensus ohledně citací v bakalářských a diplomových pracích na KP.

- [2] P. Slavík. Grammars and Rewriting Systems as Models for Graphical User Interfaces. *Cognitive Systems*, 4(4--3):381--399, 1997.
- [3] M. Haindl, Š. Kment, and P. Slavík. Virtual Information Systems. In *WSCG'2000 -- Short communication papers*, pages 22--27, Pilsen, 2000. University of West Bohemia.
- [4] Knihovna grafické skupiny katedry počítačů:
<http://www.cgg.cvut.cz/Bib/library/>

... abychom výše citované odkazy skutečně našli v (automaticky generovaném) seznamu literatury tohoto textu, musíme je nyní alespoň jednou citovat: Kniha [6], článek v časopisu [7], příspěvek na konferenci [3], [www odkaz](#) [10].

Ještě přidáme další ukázkou citací online zdrojů podle české normy. Odkaz na wiki o frameworkch [4] a ORM [5]. Použití viz soubor `reference.bib`. V seznamu literatury by nyní měly být živé odkazy na zdroje. V `reference.bib` je zcela nový typ publikace. Detaily dohledal a dodal Petr Dlouhý v dubnu 2010. Podrobnosti najdete ve zdrojovém souboru tohoto textu v komentáři u příkazu `\thebibliography`.

B.4.2 Odkazy na obrázky, tabulky a kapitoly

- Označení místa v textu, na které chcete později čtenáře práce odkázat, se provede příkazem `\label{navesti}`. Lze použít v prostředích `figure` a `table`, ale též za názvem kapitoly nebo podkapitoly.
- Na návěští se odkážeme příkazem `\ref{navesti}` nebo `\pageref{navesti}`.

B.5 Rovnice, centrováná, číselovaná matematika

Jednoduchý matematický výraz zapsaný přímo do textu se vysází pomocí prostředí `math`, resp. zkrácený zápis pomocí uzavření textu rovnice mezi znaky `$`.

Kód `$ S = \pi * r^2 $` bude vysázen takto: $S = \pi * r^2$.

Pokud chcete nečíselované rovnice, ale umístěné centrovane na samostatné řádky, pak lze použít prostředí `displaymath`, resp. zkrácený zápis pomocí uzavření textu rovnice mezi znaky `$$`. Zdrojový kód: `$$$ S = \pi * r^2 $$$` bude pak vysázen takto:

$$S = \pi * r^2$$

Chcete-li mít rovnice číselované, je třeba použít prostředí `equation`. Kód:

```
\begin{equation}
  S = \pi * r^2
\end{equation}
```

```
\begin{equation}
  V = \pi * r^3
\end{equation}
```

je potom vysázen takto:

$$S = \pi * r^2 \quad (\text{B.1})$$

$$V = \pi * r^3 \quad (\text{B.2})$$

B.6 Kódy programu

Chceme-li vysázet například část zdrojového kódu programu (bez formátování), hodí se prostředí *verbatim*:

```

(* nickname2 *)
Lego> Refine in1
      (do_reg (nickname1 h));
Refine by in1 (do_reg (nickname1 h))
  ?4 : pcddata
  ?5 : pcddata
      (* surname2 *)
Lego> Refine surname1 h;
Refine by surname1 h
  ?5 : pcddata
      (* email2 *)
Lego> Refine undo_reg (email1 h);
Refine by undo_reg (email1 h)
*** QED ***
```

B.7 Další poznámky

B.7.1 České uvozovky

V souboru `k336_thesis_macros.tex` je příkaz `\uv{}` pro sázení českých uvozovek. „Text uzavřený do českých uvozovek.“

Příloha C

Seznam použitých zkratk

2D Two-Dimensional

ABN Abstract Boolean Networks

ASIC Application-Specific Integrated Circuit

⋮

Příloha D

UML diagramy

Tato příloha není povinná a zřejmě se neobjeví v každé práci. Máte-li ale větší množství podobných diagramů popisujících systém, není nutné všechny umísťovat do hlavního textu, zvláště pokud by to snižovalo jeho čitelnost.

Příloha E

Instalační a uživatelská příručka

Tato příloha velmi žádoucí zejména u softwarových implementačních prací.

Příloha F

Obsah přiloženého CD

Tato příloha je povinná pro každou práci. Každá práce musí totiž obsahovat přiložené CD. Viz dále.

Může vypadat například takto. Váš seznam samozřejmě bude odpovídat typu vaší práce. (viz [9]):



Obrázek F.1: Seznam přiloženého CD — příklad

Na GNU/Linuxu si strukturu přiloženého CD můžete snadno vyrobit příkazem:

```
$ tree . >tree.txt
```

Ve vzniklém souboru pak stačí pouze doplnit komentáře.

Z **README.TXT** (případně index.html apod.) musí být rovněž zřejmé, jak programy instalovat, spouštět a jaké požadavky mají tyto programy na hardware.

Adresář **text** musí obsahovat soubor s vlastním textem práce v PDF nebo PS formátu, který bude později použit pro prezentaci diplomové práce na WWW.