

VZTAH MEZI STATISTICKÝM A STRUKTURNÍM ROZPOZNÁVÁNÍM

Václav Hlaváč

Fakulta elektrotechnická ČVUT v Praze
katedra kybernetiky, **Centrum strojového vnímání**
hlavac@fel.cvut.cz, <http://cmp.felk.cvut.cz/~hlavac>

Osnova přednášky

- ◆ Motivace, struktura a statistika získaná z příkladů.
- ◆ Přehled, co se v rozpoznávání umí.
- ◆ Zárodek teorie spojující statistické a strukturní metody rozpoznávání.
- ◆ Tři již částečně prozkoumané ostrůvky.

MOTIVACE

- ◆ Všeobecný vědecký zájem o kognitivní aspekty vnímání.
- ◆ Kognitivní vnímání přijímáno jako strategický krok k cíli napodobit strojem inteligentní chování v nepříliš známém prostředí.
- ◆ Základním atributem inteligentního chování je schopnost **učit se** na základě vnímání okolního prostředí.
- ◆ Klíčová je **otázka reprezentace znalosti**. Přirozený jazyk je nejdokonalejší nástroj lidí pro vyjádření pozorování, pro popis jevu, formulaci úloh, jejich řešení a pro související otázky učení. **Jazyk má strukturu** .

Popis objektu n -ticí čísel, která odpovídají n podstatným vlastnostem a jsou oceněny reálným číslem (míra vlastnosti).

Příznakový prostor. n -tice popisující jeden objekt \Rightarrow bod v příznakovém prostoru.

Hledá se reprezentace objektu pro klasifikaci v příznakovém prostoru, v níž body jedné třídy tvoří kompaktní shluky dobře oddělitelné rozhodovací strategií.

S příznaky se zde zachází metodami matematické statistiky.

Naučení klasifikátoru ze statisticky významné trénovací množiny.

CO SE UMÍ VE STATISTICKÉM ROZPOZNÁVÁNÍ ?



- ◆ Některé nebayesovské úlohy. Např. s úlohy nenáhodnými zásahy. Lze zavést třídu “nevím” .
- ◆ Lineární klasifikátory. Dnes je oblíbený speciální případ—Support Vector Machines.
- ◆ Odhad potřebné velikosti trénovací množiny pro předepsanou přesnost a spolehlivost klasifikace (Vapnikova teorie učení).
- ◆ Zanoření úlohy vedoucí na nelineární klasifikaci do příznakového prostoru vyšší dimenze \Rightarrow lineární klasifikace.
- ◆ Učení bez učitele, též shluková analýza, EM algoritmus.
- ◆ Výběr a uspořádání příznaků.

- ◆ Duda Richard O., Hart Peter E., Stork, David G.: Pattern Classification, John Wiley & Sons, New York, USA, 2001, 654 s.
- ◆ Schlesinger M.I., Hlaváč V.: Ten lectures on statistical and syntactic pattern recognition, Kluwer Academic Publishers, Dordrecht, The Netherlands, 2002, 521 p. (předchůdce v češtině, Vydavatelství ČVUT 1999).

NÁSTROJ PRO EXPERIMENTY

- ◆ Franc V.: Statistical Pattern Recognition Toolbox, nad MATLABem, 2000-2003, <http://cmp.felk.cvut.cz>

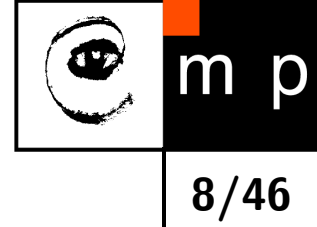
STRUKTURNÍ ROZPOZNÁVÁNÍ

- ◆ Objekt je popsán primitivy, tj. nejjednoduššími kvalitativními charakteristikami.
- ◆ Strukturní rozpoznávání se opírá o teorii formálních jazyků. Gramatiky. Syntaktická analýza.
- ◆ Primitiva tvoří abecedu jazyka. Vztahy mezi primitivy lze vyjádřit relacemi.
- ◆ Kolik je tříd, tolik je potřebných gramatik.
- ◆ Slovo odpovídající určité třídě generuje právě jedna gramatika.
- ◆ Rozpoznávání = syntaktická analýza.
- ◆ Problém: zašuměná data.

Motto: *“Nechť množiny X pozorování a K stavů jsou dvě konečné množiny.”*

- ◆ Výsledky ve statistickém rozpoznávání jsou velmi obecné. Vlastnosti množin pozorovatelných parametrů X a skrytých parametrů K nebyly nijak blíže omezeny.
- ◆ Výsledky (zákony) platí pro různorodé aplikace.
- ◆ Množiny pozorovatelných parametrů X a skrytých parametrů K mohou být i formálně (matematicky) rozmanité. Mohou mít také **rozmanitou strukturu**.

PŘÍKLADY RŮZNÉ STRUKTURY JEDNOHO POZOROVÁNÍ



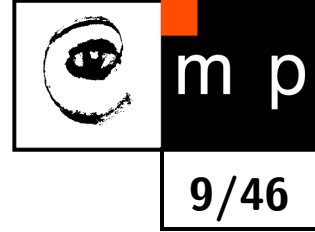
Hmotnost pacienta - kladné reálné číslo [kg]. Dobře strukturovaná množina (sčítání, násobení, invertování, atd.).

Známka na vysvědčení - $\{1, 2, 3, 4, 5\}$. Úplně uspořádaná množina, nic víc, $=$, $<$, $>$.

Číslo tramvajových linek - výčtový typ. Tramvaj číslo 22 není o nic horší/lepší než tramvaj číslo 12.

STRUKTURA VZTAHŮ MEZI VÍCE PŘÍZNAKY

ILUSTRACE



Uvažujme n -tici x_1, x_2, \dots, x_n

Údaje o jednom pacientovi. Věk, výška, hmotnost, teplota, krevní tlak dolní, krevní tlak horní, množství cukru v moči
...

Nic by se nestalo, kdyby příznaky byly očíslovány jinak.

Žádná struktura.

Jednotlivá čísla se chápou jako symboly v abstraktní abecedě.

n -krát měření údaje v pravidelných časových intervalech.

Posloupnost.

Index příznaku má význam celého čísla. Množina indexů má jasnou strukturu.

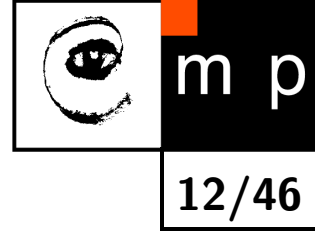
OBECNOST JE I NEVÝHODOU

- ◆ Obecnost metod statistického rozpoznávání je i nevýhodou.
- ◆ Pro účelné použití statistických metod musí být množiny X a K vyjádřeny co nejkonkrétněji.
- ◆ Z nepřehledné množiny možností musí vybrat taková, která odpovídá příslušné aplikační úloze. To nemusí být vůbec lehké.

VYUŽITÍ MATEMATICKÉ STATISTIKY

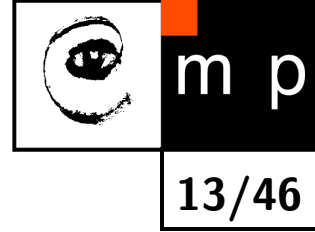
- ◆ Nástroji matematické statistiky se dají vyjádřit mnohé praktické úlohy.
 - ◆ Nejrozvinutější je statistika náhodných čísel.
 - ◆ Doporučení se opírají o pojmy jako: matematické očekávání, rozptyl, korelace, kovarianční matice, . . .
 - ◆ Úspěch ve statistickém rozpoznávání.
-
- ◆ Selhání pro obrázky, tj. $f(x, y)$, kde f je jas nebo barva a x, y jsou souřadnice pixelu.

MNOŽINA POZOROVÁNÍ versus LINEÁRNÍ PROSTOR



- ◆ Pozorování o jednom objektu: n -tice čísel.
- ◆ Mnozí považují za samozřejmý předpoklad, že n -tici čísel lze chápat jako bod v n -rozměrném lineárním (=vektorovém) prostoru.
- ◆ Teorie rozpoznávání platí obecněji. Mnozí udělali chybu, že formalizaci množiny pozorování X jako lineární prostor považovali za jedinou možnou.

PŘÍKLADY NEVHODNÉ REPREZENTACE V LINEÁRNÍM PROSTORU



- ◆ Obrázek $n \times n$. Lze uspořádat po řádcích a chápat jako n^2 čísel (intenzit), tj. příznaků. Dokonce se používá - eigen images.
- ◆ Rozpoznávání, zda je celé číslo sudé či liché. Problém není lineárně rozdělitelný (ale stačilo by brát jen poslední číslici).

ROZDÍL MEZI PŘÍZNAKOVÝM VEKTOREM A OBRÁZKEM

- ◆ Představme si **zobrazení** $T \rightarrow V$.
- ◆ Zkoumejme **definiční obor** (konečnou množinu T) a **obor hodnot** (množinu V).
- ◆ Pro **příznakový vektor**
 - T - množina indexů příznakového vektoru, tj. celá čísla.
 - V - množina reálných čísel, tj. **dobře strukturovaná množina**.
- ◆ Pro **obrázek**
 - $T = \{i, j \mid 1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq n\}$, tj. obdélník.
 - V - konečná množina signálů **někdy bez struktury, jindy se strukturou**.

PROBLÉMY CHÁPÁNÍ OBRÁZKU JAKO VEKTORU (1)



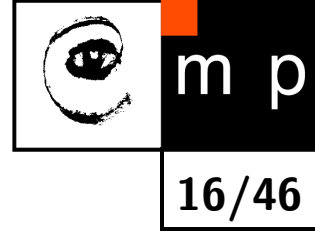
Podle vlastností definičního oboru T :

Pro vektor: indexy příznakového vektoru bez struktury (lze jinak očíslovat).

Pro obrázek: obdélník v dvojrozměrné číselné mřížce se strukturou danou relací sousedství.

Bez této struktury by nešlo vyjádřit souvislost, oblast, symetrii, atd.

PROBLÉMY CHÁPÁNÍ OBRÁZKU JAKO VEKTORU (2)



Obor hodnot, množina skrytých parametrů K , se v příznakovém rozpoznávání chápe (zbytečně) zúženě.

Předpokládá se:

1. K jako množina jmen bez struktury.
2. Malý počet prvků K , tj. lze bez výpočetních problémů prozkoumat všechny prvky a jejich kombinace. (Pozn. Vapnikova teorie učení jen pro malá $|K|$).
3. Malý počet prvků $K \Rightarrow$ představa rozkladu pozorování X na třídy ekvivalence.

Protipříklad: poloha cíle v obrázku. Výsledkem je dvojice čísel (souřadnic).

VÝSTUPY ROZPOZNÁVÁNÍ OBRÁZKŮ

Jméno třídy ekvivalence. Např. pro obrázek z MR mozku: šedá hmota, bílá hmota, mozkomíšní mok.

Číslo. Např. poloha nějakého objektu v obrázku.

Několik čísel. Např. soubor geometrických parametrů objektu (plocha, obvod, podlouhlost, koeficienty Fourierova rozkladu popisující hranici oblasti).

Věta v jisté abecedě. Např. výsledek rozpoznávání textu (OCR).

Graf. Např. seznam součástí a vztahů mezi nimi v elektrickém schématu.

Obrázek. Mapa vytvořená z leteckého snímku.

Ve statistickém rozpoznávání, kde se prostor možných příznaků chápe jako lineární prostor, se (mylně, optimisticky) předpokládá:

- ◆ Strategie $q: X \rightarrow K$ je jednoduchá, protože výpočet hodnoty $q(x)$ pro známé pozorování x není výpočetně složitý. Proto i rozpoznávání je jednoduché.
- ◆ Výzkum v rozpoznávání se omezuje na učení (s učitelem i bez učitele).

NEDOCENĚNÍ PROBLÉMU ROZPOZNAVÁNÍ BEZ UČENÍ

Sebejistá, obvyklá, ale nabubřelá tvrzení:

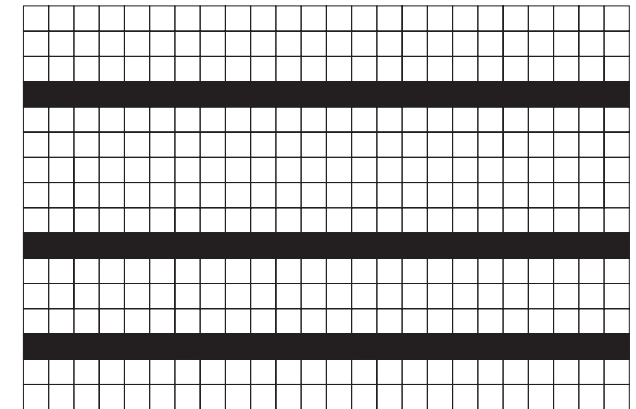
- ◆ “Když je strategie $q: X \rightarrow K$ známa, je problém rozpoznávání již vyřešen” .
- ◆ “Když je známý statistický model $p_{XK}: X \times K \rightarrow R$, pak je úloha rozpoznávání triviální” .

PŘÍKLAD: OBRÁZEK S VODOROVNÝMI A SVISLÝMI ČARAMI (1)

Definiční obor: $T = \{(i, j) \mid 1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n\}$. Obdélník o rozměru $m \times n$.

Obor hodnot: $V = \{0, 1\} = \{\text{bílá, černá}\}$.

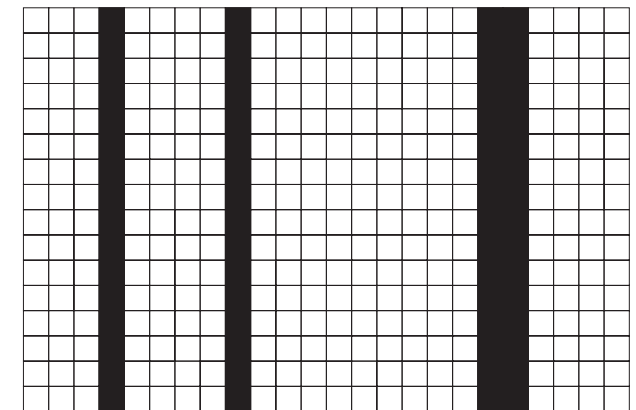
Obrázek: $T \rightarrow V$.



i -tá vodorovná čára v_i (obrázek):

$$v_i(i', j) = 1, \text{ právě když } i' = i.$$
$$i = 1, \dots, m.$$

j -tá svislá čára s_j (obrázek): $v(i, j') = 1$,
právě když $j' = j$. $j = 1, \dots, n$.



PŘÍKLAD: OBRÁZEK S VODOROVNÝMI A SVISLÝMI ČARAMI (2)



Množina všech vodorovných čar: $v = \{v_i \mid i = 1, \dots, m\}$.

Množina všech svislých čar: $s = \{s_j \mid j = 1, \dots, n\}$.

Podmnožina vodorovných a svislých čar k : (neobsahuje všechny vodorovné a svislé čáry). $k \subset v \cup s$, $v \not\subset k$, $s \not\subset k$.

Množina všech možných takových podmnožin K .

$$|K| = (2^m - 1)(2^n - 1).$$

Obrázek x vytvořený z podmnožiny k čar. Nakreslí se příslušné vodorovné čáry (ale ne všechny možné).

PŘÍKLAD ČÁRY. FORMULACE ÚLOHY ROZPOZNÁVÁNÍ

Dán obrázek x .

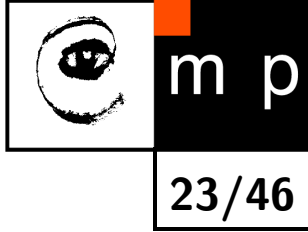
Úkolem je zjistit, jaké čáry jsou v něm nakresleny.

ŘEŠENÍ ÚLOHY (triviální)

Jistě existuje řádek i a sloupec, ve kterém není čára. Proto musí existovat bílý bod $(i^*, j^*) = 0$.

Obrázek x obsahuje vodorovnou čáru v_i právě tehdy, když $x(i, j^*) = 1$, a obsahuje svislou čáru s_j , právě když $x(i^*, j) = 1$.

PŘÍKLAD ČÁRY. NEJJEDNODUŠŠÍ PORUCHY



Předpokládejme, že obrázek x nemůže bez poruch. I při nejjednodušším modelu poruch nejen úloha přestává být triviální, ale není ani řešitelná polynomiálně.

- ◆ Obrázek x poruchy změní na $x': T \rightarrow \{0, 1\}$.
- ◆ V každém bodě $(i, j) \in T$ s pravděpodobností $1 - \varepsilon$ splněna rovnost $x(i, j) = x'(i, j)$ a s pravděpodobností ε je $x(i, j) \neq x'(i, j)$.
- ◆ Předpokládejme statistickou nezávislost poruch.
- ◆ Necht' jsou všechny podmnožiny $k \in K$ stejně pravděpodobné.

PŘÍKLAD ČÁRY. STATISTICKÝ MODEL

$p(x', k)$, tj. sdružená pravděpodobnost podmnožiny k a pozorování x' .

$$p(x', k) = \frac{(1 - \varepsilon)^{m n}}{(2^m - 1)(2^n - 1)} \prod_{i=1}^m \prod_{j=1}^n \left(\frac{\varepsilon}{1 - \varepsilon} \right)^{|x'(i,j) - \alpha(i) \beta(j)|},$$

kde

$\alpha(i) = 1$, když $v_i \in k$. $\alpha(i) = 0$, když $v_i \notin k$.

$\beta(j) = 1$, když $s_j \in k$. $\beta(j) = 0$, když $s_j \notin k$.

Výpočet vzorce pro dvojici x' a k je snadný. Funkce $p(x', k)$ je také jednoznačně určena.

PŘÍKLAD ČÁRY. TĚŽKÉ ŘEŠENÍ.

Řešení úlohy se redukuje na řešení minimalizační úlohy

$$(\alpha^*(1), \dots, \alpha^*(m); \beta^*(1), \dots, \beta^*(n))$$

$$= \operatorname{argmin}_{\substack{(\alpha(1), \dots, \alpha(m), \\ \beta(1), \dots, \beta(n))}} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |x'(i, j) - \alpha(i) \beta(j)|,$$

za podmínky, že proměnné $\alpha(i)$ a $\beta(j)$ nabývají hodnot 0 a 1.

Nynější (přesné) algoritmy potřebují čas $\approx 2^{\min(m,n)}$.

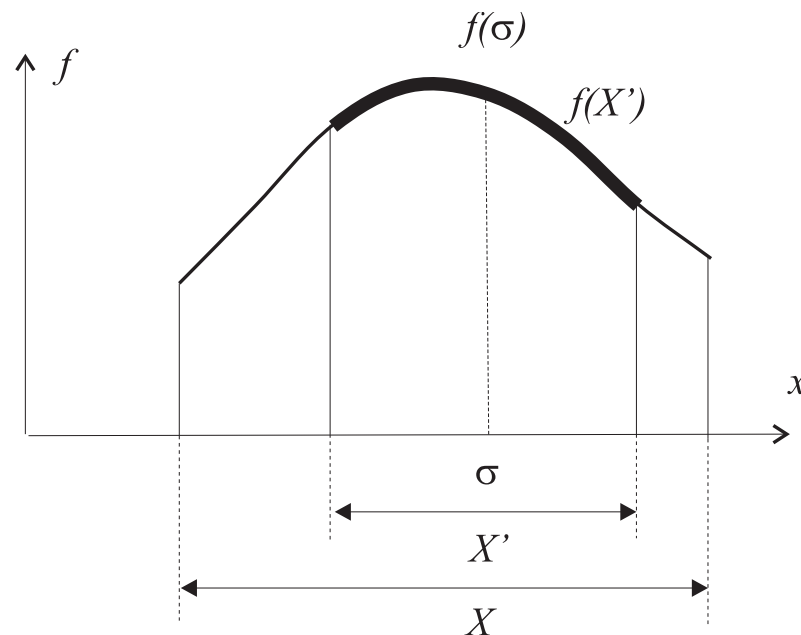
- ◆ Objekt charakterizován množinou parametrů zapsaných do paměti, tj. **pole objektu** T .
- ◆ T je paměť, a ne to, co se do paměti zapisuje.
- ◆ Paměť jako množina parametrů T se skládá z **paměťových buněk** t obsahujícím jednotlivé parametry.
- ◆ Předpokládejme (prozatím), že parametry nabývají hodnot z jediné množiny S .
- ◆ Objekt je **úplně popsán**, když je pro každý parametr $t \in T$ známa jeho hodnota $s(t) \in S$.
- ◆ Popis objektu je funkce $s: T \rightarrow S$.

- ◆ Úlohu rozpoznávání budeme chápat takto: na základě znalosti obsahu jedné části $T' \subset T$ paměti se má říci něco smysluplného o obsahu zbylé části paměti.
- ◆ Jinak řečeno, na základě znalosti hodnot jedněch parametrů se mají zjistit hodnoty jiných parametrů.
- ◆ Z této neformální definice je cítit příbuznost se statistickým rozpoznáváním. Zde se od samého začátku pozorovaný i skrytý parametr se chápe jako množina parametrů.

- ◆ X a Y jsou množiny. Množina všech možných funkcí tvaru $X \rightarrow Y$ se označuje Y^X . Dále platí $|Y^X| = |Y|^{|X|}$.
- ◆ Nechť je $f \in Y^X$ funkce tvaru $X \rightarrow Y$. Nechť $X' \subset X$.
Zúžení funkce $f: X \rightarrow Y$ na podmnožinu $X' \subset X$ je definováno jako $f': X' \rightarrow Y$, kde pro $x \in X'$ platí $f'(x) = f(x)$.
- ◆ Zavedme značení $f(X')$ zúžení $f: X \rightarrow Y$ na podmnožinu $X' \subset X$.

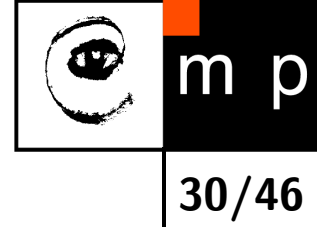
Mějme jeden bod $\sigma \in X$. $f(\sigma)$ je hodnotou funkce v bodě σ , tedy zúžení funkce $f: X \rightarrow Y$ na $\{\sigma\} \subset X$.

- ◆ Označení $f(X')$ použijeme, i když X' není bodem, ale podmnožinou. $f(X')$ již není jednou hodnotou, ale funkcí definovanou na podmnožině X'



- ◆ Podle argumentu funkce $f(X')$ uvnitř kulatých závorek se snadno pozná, je-li výsledkem jediná hodnota nebo funkce.

POZOROVATELNÉ A SKRYTÉ POLE



Uvažujme rozklad pole objektů (tj. množiny) na dvě podmnožiny:

1. **Pozorovatelné pole** Tx , tj. množinu pozorovatelných parametrů.
2. **Skryté pole** Tk , tj. množinu nepozorovatelných parametrů.
3. Pozn. Písmena x , k jsou součástí identifikátoru, ne indexem.

- ◆ Existuje funkce $s: T \rightarrow S$, která není známa, ale je definována na známé množině T a nabývá hodnot ze známé množiny S .
- ◆ Je známo zúžení $x: Tx \rightarrow S$ funkce s na známé pozorované pole $Tx \subset T$.
- ◆ Má se zjistit zúžení $k: Tk \rightarrow S$ funkce s na skryté pole $Tk \subset T$, tj. zjistit funkci $s: T \rightarrow S$, kde $T = Tx \cup Tk$.
- ◆ Funkci $s: T \rightarrow S$ sestavené z funkcí $x: Tx \rightarrow S$ a $k: Tk \rightarrow S$ budeme říkat **úplný popis objektu**.

ÚLOHA ROZPOZNÁVÁNÍ (2)

Skrytá funkce $k: T^k \rightarrow S$ by se dala zjistit na základě pozorované funkce $x: T^x \rightarrow S$ pouze tehdy, kdyby byl apriori známý **vztah mezi funkcemi $k: T^k \rightarrow S$ a $x: T^x \rightarrow S$** , tj. pokud by bylo známé jisté omezení na úplný popis $s: T \rightarrow S$ objektu.

Tento vztah definujeme dvěma způsoby:

1. Určí se **podmnožina $L \subset S^T$ hodnot parametrů přípustných pro objekt**, tj. ty funkce $s: T \rightarrow S$, které se vůbec mohou vyskytnout.
2. Určí se funkce $p_T: S^T \rightarrow R$, která pro každou funkci $s: T \rightarrow S$, tj. pro každý soubor hodnot parametrů, ukazuje, s jakou **pravděpodobností $p_T(s)$ se tato funkce (tedy i tento soubor) může vyskytnout**.

VAZBA MEZI STATISTICKÝMI A STRUKTURNÍMI METODAMI

- ◆ Nastíněný vztah mezi pozorovatelnými a skrytými parametry je šíří spojující statistické a strukturní rozpoznávání.
- ◆ Strukturní rozpoznávání je částí statistického rozpoznávání. Pravděpodobnost dvojic (x, k) , jakož i sama tato dvojice se definuje pomocí svých vlastních specifických prostředků.

PŘÍPUSTNÁ PODMNOŽINA PARAMETRŮ

- ◆ Množině $\mathcal{T} = \{T_1, T_2, \dots, T_m\}$ podmnožin pole objektu T budeme říkat **struktura pole**.
- ◆ Každému prvku struktury pole budeme říkat **fragment pole**.
- ◆ Počtu prvků v největším fragmentu struktury \mathcal{T} , tj. číslu $\max_{T' \in \mathcal{T}} |T'|$, budeme říkat **řád struktury**.
- ◆ Nechť je \mathcal{T} struktura a pro každý fragment $T' \in \mathcal{T}$ je určena jistá podmnožina $L_{T'} \subset S^{T'}$. Funkce $s: T \rightarrow S$ **se definuje jako přípustná**, když její zúžení na každý fragment T' ze struktury \mathcal{T} patří do $L_{T'}$.

Strukturní rozpoznávání je možné použít, jen když lze složitou množinu rozložit na řadu jednodušších.

$p_T: S^T \rightarrow R$ se definuje takto:

- ◆ Pro každý fragment T' ze struktury \mathcal{T} je určeno rozdělení pravděpodobnosti $p_{T'}: S^{T'} \rightarrow R$, tj. funkce, která pro každou funkci tvaru $T' \rightarrow S$ určuje její pravděpodobnost.
- ◆ Jaký je vztah mezi rozdělením pravděpodobnosti p_T a rozděleními pravděpodobnosti na fragmentech T' ?
- ◆ Předpokládejme, že se generuje náhodná funkce $s: T \rightarrow S$ podle původního rozdělení p_T . Zúžení této náhodné funkce na fragment T' je $s(T')$.
- ◆ Rozdělení pravděpodobnosti těchto redukovaných jevů je $p_{T'}(s(T'))$.

PŘÍKLAD: PRAVDĚPODOBNOSTI NA FRAGMENTECH A CELKU

- ◆ Necht' $T = \{1, 2, 3\}$. Struktura \mathcal{T} obsahuje dvojice $\{1, 2\}$, $\{1, 3\}$, $\{2, 3\}$.
- ◆ Uvažujeme tři náhodné veličiny s_1, s_2, s_3 . Rozdělení jejich sdružených pravděpodobností popisuje funkce $p_T(s_1, s_2, s_3)$.
- ◆ Tato funkce není známa, ale jsou známy tři rozdělení sdružených pravděpodobností $p_{\{12\}}(s_1, s_2)$, $p_{\{13\}}(s_1, s_3)$ a $p_{\{23\}}(s_2, s_3)$, které omezují možný tvar funkce $p_T(s_1, s_2, s_3)$.

$$p_{\{12\}}(s_1, s_2) = \sum_{s_3} p_T(s_1, s_2, s_3), \quad p_{\{13\}}(s_1, s_3) = \sum_{s_2} p_T(s_1, s_2, s_3)$$

$$p_{\{23\}}(s_2, s_3) = \sum_{s_1} p_T(s_1, s_2, s_3).$$

DODATEČNÉ PŘEDPOKLADY O PRAVDĚPODOBNOSTECH

- ◆ Uvedené předpoklady (těsně před příkladem) neurčují pravděpodobnost jednoznačně.
- ◆ Pomohou předpoklady markovského typu.
- ◆ Tím se zužuje možnost použití metod, ale i tak oblast zůstává dosti široká.

PŘÍKLAD ČÁRY (1)

pole objektu, pozorovatelné pole

- ◆ Pro uchování plného popisu objektu je potřebné mít $(mn + m + n)$ buněk paměti. (mn) buněk reprezentuje obrázek množinu vodorovných čar m buněk a množinu svislých čar n buněk.
- ◆ Množina buněk, tj. pole objektu T , je množina $\{(i, j) \mid 0 \leq i \leq m, 0 \leq j \leq n, i + j \neq 0\}$.
- ◆ Jen část buněk v T obsahuje informace o obrázku, tj. pozorovatelné pole Tx . Touto částí je $\{(i, j) \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$.

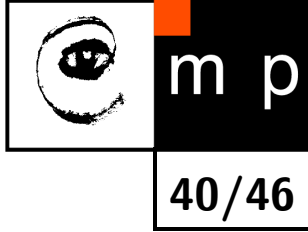
PŘÍKLAD ČÁRY (2)

skryté pole, obor hodnot

- ◆ Skryté pole Tk uchovává informaci o vodorovných a svislých čarách, množina $\{(i, 0) \mid 1 \leq i \leq m\} \cup \{(0, j) \mid 1 \leq j \leq n\}$.
- ◆ Oborem hodnot S zapsaných do paměťových buněk je $\{0, 1\}$.
 - V buňkách paměti pozorovatelného pole Tx hodnoty reprezentují hodnoty jasu (bílá, černá).
 - V buňkách paměti skrytého pole Tk je reprezentována informace o přítomnosti příslušné čáry v obrázku.

PŘÍKLAD ČÁRY (3)

vztah mezi parametry, struktura objektu \mathcal{T}



- ◆ Vztah mezi všemi parametry objektu je vyjádřen strukturou třetího řádu (bez uvažování poruch i při poruchách).
- ◆ **Struktura objektu \mathcal{T}** obsahuje trojice buněk, tj.
$$\mathcal{T} = \{((i, 0), (0, j), (i, j)) \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}.$$

PŘÍKLAD ČÁRY (4)

struktura objektu \mathcal{T} , případ bez poruch



- ◆ Zúžení popisu $s: T \rightarrow S$ je dáno dovolenými trojicemi hodnot $(s(i, 0), s(0, j), s(i, j))$, které se mohou vyskytnout ve fragmentu $((i, 0), (0, j), (i, j))$.
- ◆ Strukturou objektu \mathcal{T} je formálně vyjádřen vztah mezi skrytými a pozorovatelnými parametry.
Buňka (i, j) může být černá, jen když je na obrázku zobrazena i -tá vodorovná čára nebo j -tá svislá čára.

PŘÍKLAD ČÁRY (5)

struktura objektu \mathcal{T} , případ s poruchami

- ◆ Pro každou trojici $(s(i, 0), s(0, j), s(i, j))$ dána její pravděpodobnost, tj. $|\mathcal{S}|^3 = 8$ čísel.
- ◆ V našem nejjednodušším případě předpokládáme, že pravděpodobnosti nezávisí na souřadnicích (i, j) .
- ◆ Tabulka pravděpodobností:

		$s(i, j) = 1$	$s(i, j) = 0$
$s(i, 0) = 0$	$s(0, j) = 0$	$\frac{1}{4}\varepsilon$	$\frac{1}{4}(1 - \varepsilon)$
$s(i, 0) = 0$	$s(0, j) = 1$	$\frac{1}{4}(1 - \varepsilon)$	$\frac{1}{4}\varepsilon$
$s(i, 0) = 1$	$s(0, j) = 0$	$\frac{1}{4}(1 - \varepsilon)$	$\frac{1}{4}\varepsilon$
$s(i, 0) = 1$	$s(0, j) = 1$	$\frac{1}{4}(1 - \varepsilon)$	$\frac{1}{4}\varepsilon$

- ◆ Úloha rozpoznávání ještě nebyla definována.
- ◆ Seznámili jsme se s pojmy, předcházejícími formulaci úlohy.
- ◆ Analogie úvodní věty ve statistickém rozpoznávání: “necht’ X a K jsou dvě konečné množiny, na jejichž kartézském součinu je definována funkce $p_{XK}: X \times K \rightarrow R$ ”.

ÚVODNÍ VĚTA STRUKTURNÍ ANALÝZY

- ◆ T a S jsou dvě konečné množiny. Pole objektu T je množina parametrů. S je množina hodnot, kterých nabývá každý z parametrů.
- ◆ $T_x \subset T$ je podmnožina pozorovaných parametrů.
- ◆ $T_k = T \setminus T_x$ je množina skrytých parametrů.
- ◆ Struktura \mathcal{T} je konečná množina podmnožin T . Pro $T' \in \mathcal{T}$ je určena:
 - buď podmnožina $L_{T'} \subset S^{T'}$;
 - nebo rozdělení pravděpodobnosti $p_{T'}: S^{T'} \rightarrow R$.

- ◆ Při řešení praktických úloh se dvojí přirozenost (statistická i strukturní) má využít současně.
- ◆ Obvykle nelze použít čistě statistických metod v určité etapě zpracování a pak čistě strukturních metod.
- ◆ Obojí se má realizovat současně.

Co se ve strukturním rozpoznávání umí?

Markovské posloupnosti (a necyklické struktury).

- ◆ Rozpoznávání: Viterbiho algoritmus (dynamické programování).
- ◆ Učení: Baumův-Welshův algoritmus.
- ◆ Acyklické struktury – M.I. Schlesinger.

Levensteinova shoda mezi výrazem a regulárním jazykem.

Úloha značkování (jen její speciální případy).

Dvojrozměrné zobecnění pro bezkontextové jazyky –
pokus o formalizaci pro obrázky.