



ANALÝZA A KLASIFIKACE DAT



prof. Ing. Jiří Holčík, CSc.



VI. SEKVENČNÍ KLASIFIKACE



ZAČÍNÁME

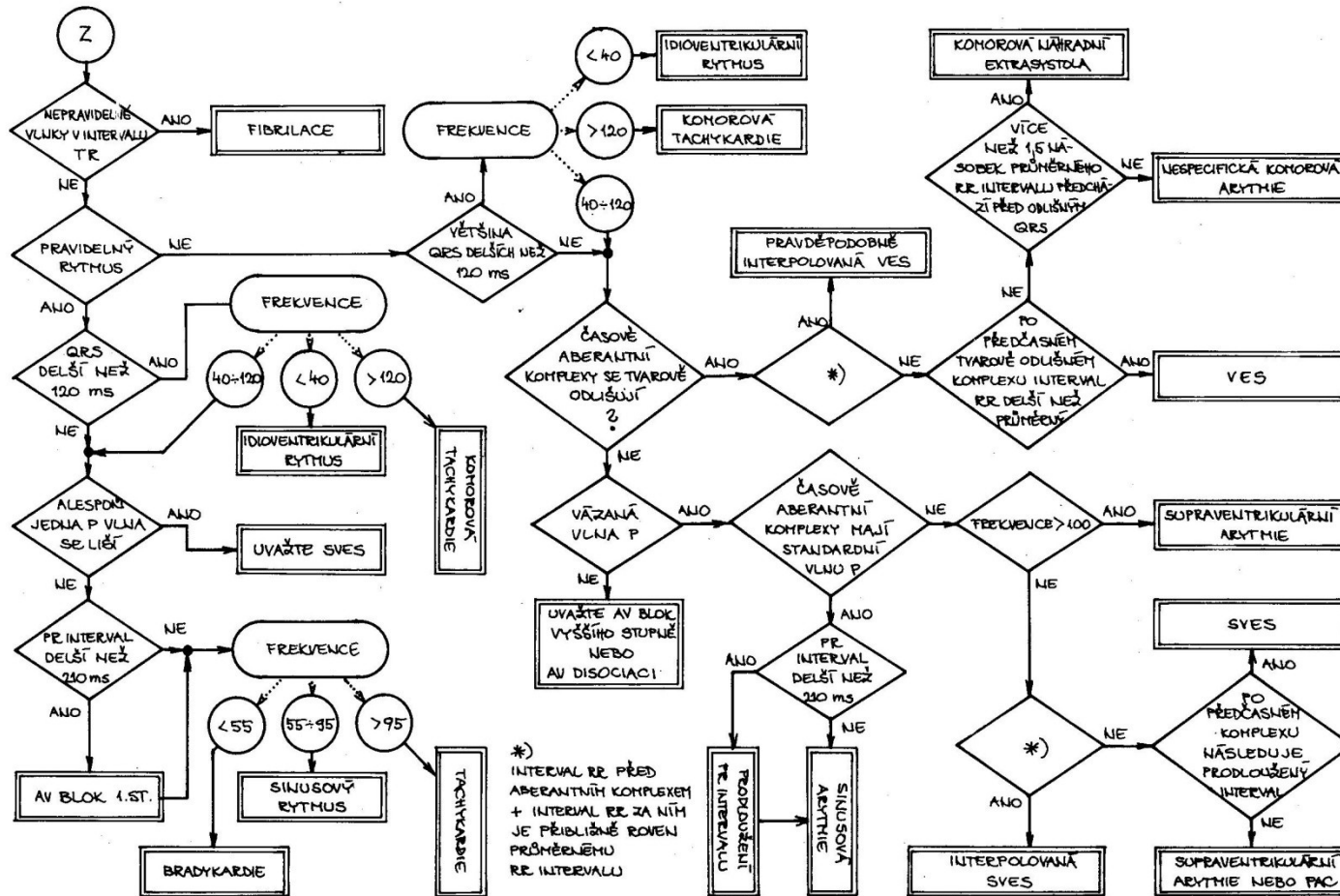
- ☑ až dosud (bayesovské klasifikátory, neuronové sítě, ...) – pevný konstantní počet příznaků
- ☑ kolik a jaké příznaky ?
 - málo příznaků – možná chyba klasifikace;
 - moc příznaků – možná nepřiměřená pracnost, vysoké náklady;
 - použít příznaky, které nesou co nejvíce informace o klasifikační úloze;

ZAČÍNÁME

sekvenční klasifikace - kompromis mezi velikostí klasifikační chyby a cenou určení příznaků

→ klasifikace na základě klasifikačního stromu;

ZAČÍNÁME



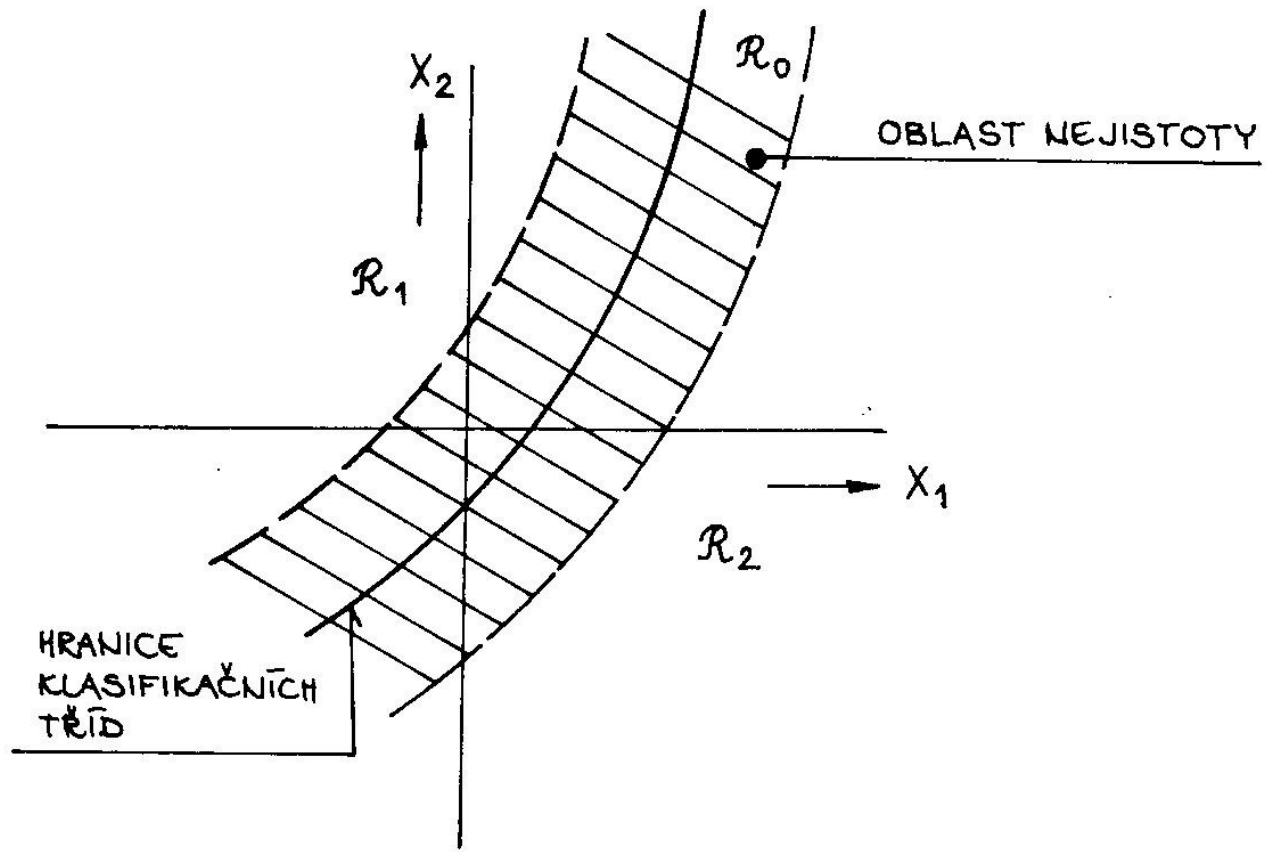
Rozhodovací strom pro klasifikaci rytmu signálu EKG

ZAČÍNÁME

sekvenční klasifikace - kompromis mezi velikostí klasifikační chyby a cenou určení příznaků

- klasifikace na základě klasifikačního stromu;
- klasifikace s rostoucím počtem příznaků, přičemž okamžik ukončení klasifikační procedury stanoví klasifikátor sám podle předem daného kritéria pro kvalitu rozhodnutí (tj. na základě vlastností klasifikačních tříd, resp. obrazů v nich);

PRINCIP



WALDOVO KRITÉRIUM

- ☑ předpokládejme dichotomický klasifikátor obrazů popsaných příznakovými vektory (x_1, x_2, \dots) ;
- ☑ nechť $p(x_1, x_2, \dots, x_i | \omega_1)$ a $p(x_1, x_2, \dots, x_i | \omega_2)$ jsou i -rozměrné hustoty pravděpodobnosti výskytu obrazu $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_i)$ v i -tém klasifikačním kroku v třídách ω_1 a ω_2 ;
- ☑ nechť A a B jsou konstanty ($0 < B < 1 < A < \infty$);

WALDOVO KKRITÉRIUM

- ☑ pokud pro věrohodnostní poměr

$$\Lambda = \frac{L(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_j | \omega_1)}{L(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_j | \omega_2)}$$

je $\Lambda_i \leq B$, pak $d_w(\mathbf{x}) = \omega_2$, je-li $\Lambda_i \geq A$, pak $d_w(\mathbf{x}) = \omega_1$; když $\Lambda_i \in (B, A)$, pokračujeme s dalším příznakem

WALDOVO KKRITRIUM

- ☑ jsou-li dány pravděpodobnosti chybné klasifikace

$$\alpha = P(\omega_2 | \mathcal{R}_1) \quad \text{a} \quad \beta = P(\omega_1 | \mathcal{R}_2)$$

můžeme určit meze A a B podle vztahů

$$A \approx 1 - \beta \quad \text{a} \quad B \approx 1 - \alpha$$

WALDOVO KKRITÉRIUM

OPTIMALITA

- ☑ pro libovolné kritérium s pevným počtem n příznaků a s pravděpodobnostmi α a β chybných rozhodnutí platí pro n , že je větší nebo rovno střední hodnotě počtu kroků podle W.k.;
- ☑ pro libovolné sekvenční kritérium je k rozhodnutí potřeba průměrný počet kroků větší než je průměrný počet kroků podle W.k.

MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM

přes optimální vlastnosti Waldova kritéria může nastat:

- ✓ počet kroků potřebných k přijetí rozhodnutí může být pro některé obrazy příliš velký, i když střední hodnota počtu kroků pro všechny obrazy je nízká;
- ✓ střední hodnota počtu kroků potřebných k rozhodnutí může být příliš velká, požadujeme-li malé pravděpodobnosti chybných rozhodnutí;

MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM

PRAXE

Po určitém počtu kroků se sekvenční výpočet přeruší a dokončí se na základě nějakého rozhodnutí vycházejícího z nějakého kritéria založeného na pevném počtu příznaků.

Přerušení:

- ☑ předepsaný počet kroků;
- ☑ zavedení proměnných hranic $A(i)$ a $B(i)$.

MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM

Nechť $A(i)$ a $B(i)$ jsou nezáporné nerostoucí, resp. nekladné neklesající funkce počtu klasifikačních kroků.

Je-li $\Lambda_i \leq e^{B(i)}$, pak $d_w(\mathbf{x}) = \omega_2$, je-li $\Lambda_i \geq e^{A(i)}$, pak $d_w(\mathbf{x}) = \omega_1$; když $\Lambda_i \in (e^{B(i)}, e^{A(i)})$, pokračujeme s dalším příznakem

MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM

URČENÍ FUNKCÍ $A(i)$ A $B(i)$

- ☑ obvykle experimentálně;
- ☑ jestliže pro mezní funkce platí $A(i_{\max}) = B(i_{\max})$, pak nejpozději pro $i = i_{\max}$ je klasifikace ukončena, přičemž střední počet potřebných kroků je menší než u W.k. za cenu snížení kvality rozhodnutí

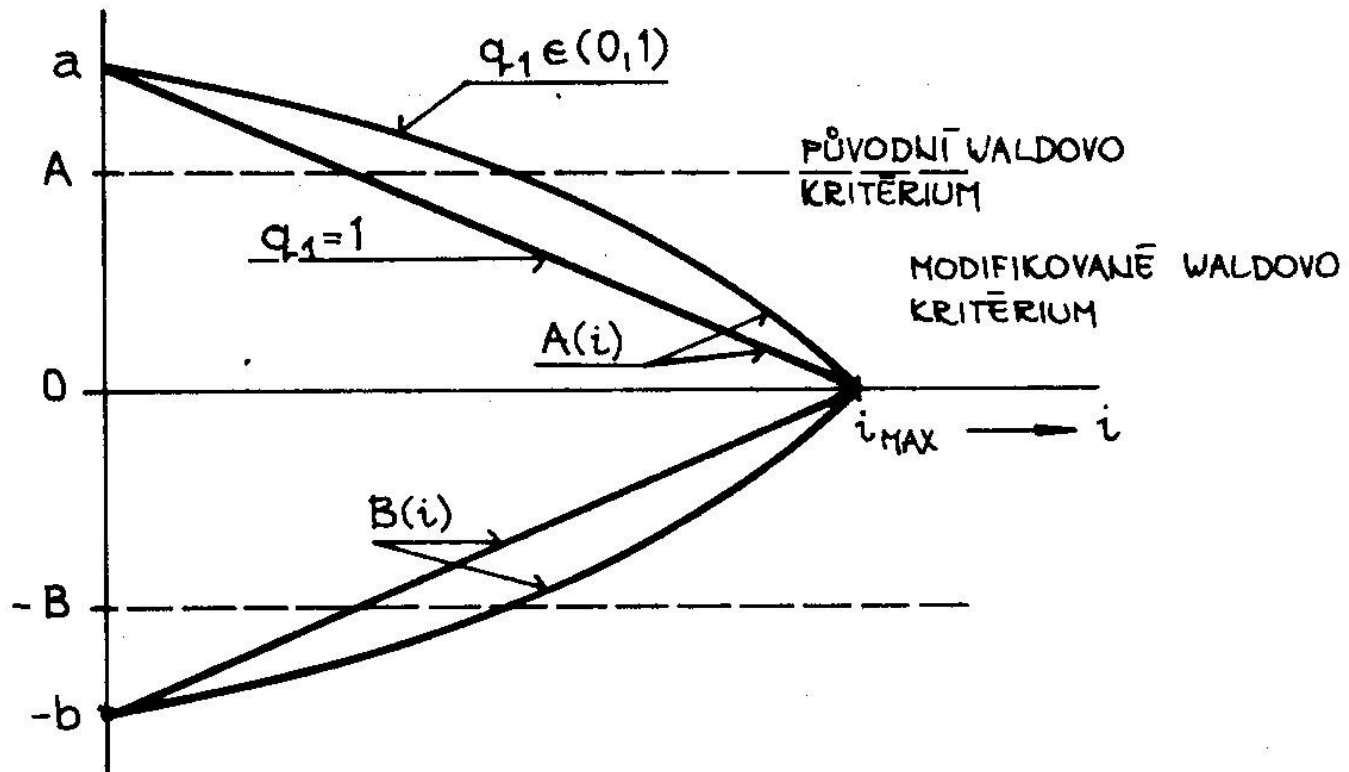
MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM

URČENÍ FUNKCÍ $A(i)$ A $B(i)$

$$A(i) = \left(\frac{i}{a} \right)^{q_1} \quad aB(i) = \left(\frac{i}{a} \right)^{q_2}$$

kde $a, b > 0$ a $q_1, q_2 \in (0, 1)$

MODIFIKOVANÉ WALDOVO KRITÉRIUM



REEDOVO KRITÉRIUM

- ☑ pro obecný počet tříd zobecněný věrohodnostní poměr

$$\Lambda(\mathbf{x} | \omega) = \frac{P(x_1, x_2, \dots, x_j | \omega_r, r = 1, \dots, R)}{\prod_{s=1}^R P(x_1, x_2, \dots, x_j | \omega_s)}$$

- ☑ takto vypočítaný poměr se srovná s mezní hodnotou r -té třídy $A(\omega_r)$, určenou jako

$$A(\omega_r) = \frac{1}{\prod_{s=1}^R P_{rs}}$$

kde P_{rs} je pravděpodobnost, že obraz ze třídy ω_s zatřídíme do ω_r .

REEDOVO KRITÉRIUM

- ☑ pokud pro třídu ω_p platí

$$\Lambda_i(\mathbf{x}|\omega_p) \leq A(\omega_p), \quad p=1,2,\dots,R,$$

pak předpokládáme, že obraz \mathbf{x} nepatří do třídy ω_p , kterou lze z dalších úvah vyloučit;

- ☑ po vyloučení všech možných tříd se spočítají nové hodnoty věrohodnostních poměrů pro zbylé třídy a proces se opakuje;
- ☑ není-li možné vyloučit další třídu, zvýší se počet příznaků a klasifikace pokračuje, dokud nezůstane jediná klasifikační třída;

REEDOVO KRITÉRIUM

- ☑ pro $R=2$ je Reedovo kritérium ekvivalentní kritériu Waldovu a má tytéž optimální vlastnosti;
- ☑ pro $R>2$ nebyla optimalita prokázána;

MODIFIKOVANÉ REEDOVO KRITÉRIUM

- ☑ stejně jako Waldova kritéria lze použít proměnných mezí
- ☑ proměnných práh je zpravidla definován vztahem

$$G(i) = \left(\frac{i}{a} \right)^2 r = \dots$$