

0.1 Klasifikace

Klasifikace je úloha, ve které jednotlivé datové položky zařazujeme do předem daných tříd označených indexem $c = 1, 2, \dots, n_c$, kde n_c je počet tříd.

Přístupů k řešení úlohy klasifikace je celá řada. Jsou to např. algoritmy K-means, DBSCAN, COBWEB a další, shrnuté v systému Weka, volně ke stažení na

http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/index_downloading.html.

Bayesovský přístup ke klasifikaci nejčastěji využívá modely ve tvaru směsi komponent, o kterých budeme mluvit v Kapitole ???. Nicméně každý model $f(y_t|\psi_t)$ s diskretním výstupem $y_t \in \{1, 2, \dots, n_c\}$ lze využít pro klasifikaci. Hodnota předpovědi \hat{y}_t může být považována za index třídy, do které patří regresní vektor ψ_t . Model tak rozděluje prostor všech možných regresních vektorů do n_c podprostorů a každý z těchto podprostorů tvoří jednu třídu klasifikace. Využití diskretního modelu pro úlohu klasifikace ukážeme v následujícím příkladě.

Příklad [klasifikace s diskretním modelem]

Pokračujeme v příkladu ??.

V našem příkladě je $y_t \in \{1, 2\}$. První hodnota odhadu výstupu $\hat{y}_t = 1$ indikuje regresní vektor (vektor veličin mající vliv na vážnost nehody) z první třídy (lehké nehody) a druhá hodnota $\hat{y}_t = 2$ zařazuje okolnosti nehody do druhé (těžké nehody).

Pro výpočet odhadu výstupu máme vzorec (??)

$$f(y_t|\psi_t, d(t-1)) = \int_{\Theta^*} f(y_t|\psi_t, \Theta) f(\Theta|d(t-1)) d\Theta.$$

Jestliže přejdeme k bodovým odhadům parametru, tedy vezmeme aposteriorní hp jako Diracův impuls v bodovém odhadu (??) $f(\Theta|d(t-1)) = \delta(\Theta - \hat{\Theta}_{t-1})$, kde bodové odhady parametrů jsou prvky tabulky (??), platí (??)

$$f(y_t|\psi_t, d(t-1)) = \int_{\Theta^*} f(y_t|\psi_t, \Theta) \delta(\Theta - \hat{\Theta}_{t-1}) d\Theta = f(y_t|\psi_t, \hat{\Theta}_{t-1}).$$

Znamená to, že prediktivní hp je přímo dána bodovým odhadem výstupu s dosazeným bodovým odhadem parametrů.

V našem případě, daném tabulkou???, množina všech regresních vektorů (z levé části tabulky) je rozdělena podle pravděpodobností hodnot y_t do dvou skupin: $\{1, 3, 4\}$ - kde větší pravděpodobnost má $y_t = 1$ a $\{2, 6, 7, 8\}$ - kde pravděpodobnější je $y_t = 0$. Regresní vektor 5 je hraniční a může být přiřazen do libovolné skupiny. Skupiny jsou charakterizovány hodnotou předpovídaného výstupu, který jsme určili jako hodnotu s největší pravděpodobností.

Data vypovídají o tom, že lehké nehody se stávají v případech, kdy rychlost byla normální, a počasí a osvětlení byly většinou dobré. Těžké nehody nastávají většinou za velké rychlosti a při počasí a osvětlení

spíše špatném.

Logistický model lze rovněž využít pro úlohu klasifikace. V odstavci ?? jsme ukázali, jak lze na základě odhadu logistické regrese z dat $d(t) = \{y(t), \psi(t)\}$ pro libovolně zvolený regresní vektor ψ určit jemu odpovídající predikci \hat{y} . Přitom množina $\psi(t)$ nemusí zdaleka obsahovat (v praxi také neobsahuje) všechny konfigurace hodnot regresního vektoru ψ . Odhad logistické regrese a na něm založená predikce tak provádí klasifikaci v prostoru všech konfigurací regresního vektoru ψ , tj. každý regresní vektor ψ přiřadí do jedné ze dvou skupin: první skupina regresních vektorů dává predikci 1 a druhá predikci 2.

Příklad [klasifikace s logistickou regresí]

Navazujeme na příklad ??.

Do odhadnuté rovnice logistické regrese (??) můžeme za regresní vektor postupně dosadit všechny možné hodnoty regresního vektoru a získat tak predikce i pro ty regresní vektory, které ve skutečnosti nebyly naměřeny. Tím získáme optimální odpověď na otázku: “Co bychom obdrželi, kdyby nastalo ...?”. Situace je v následující tabulce

i	ψ_i	\hat{y}_i
1	[1, 1, 1]	1
2	[1, 1, 2]	2
3	[1, 2, 1]	2
4	[1, 2, 2]	2
5	[2, 1, 1]	1
6	[2, 1, 2]	1
7	[2, 2, 1]	1
8	[2, 2, 2]	1

Z této tabulky je vidět, že množina všech regresních vektorů (popisujících určitou situaci) se rozpadne na dvě množiny, vzhledem k hodnotě předpovídaného výstupu (určitého příznaku situace). První množina charakterizovaná hodnotou predikce 0 je množina regresních vektorů {1, 5, 6, 7, 8} a druhá množina obsahuje regresní vektory {2, 3, 4}. Tím jsme provedli klasifikaci regresních vektorů (situací) ψ podle hodnoty predikce výstupu (příznaku) y .