

15. Bayesov klasifikator

Strojno učenje 1, UNIZG FER, ak. god. 2023./2024.

Jan Šnajder, vježbe, v3.2

1 Zadatci za učenje

- [Svrha: Razumjeti model Bayesovog klasifikatora i njegove komponente. Razumjeti što su to generativni modeli, kako se razlikuju od diskriminativnih te koje su njihove prednosti i njihovi nedostaci.]

 - Definirajte model Bayesovog klasifikatora i navedite sve veličine koje se pojavljuju u definiciji modela. Objasnite zašto faktoriziramo brojnik. Objasnite ulogu nazivnika i objasnite kada ga možemo zanemariti.
 - Je li taj model parametarski ili neparametarski? Obrazložite odgovor.
 - Objasnite zašto Bayesov klasifikator nazivamo generativnim i opišite generativnu priču Bayesovog klasifikatora.
 - Objasnite razliku između generativnih i diskriminativnih modela te navedite prednosti jednih i drugih.
- [Svrha: Isprobati izračun maksimalne aposteriorne hipoteze i najvjerojatnije hipoteze uz minimizaciju rizika.] Razmotrimo problem klasifikaciji neželjene el. pošte u klase *spam* ($y = 1$), *important* ($y = 2$) i *normal* ($y = 3$). Neka su apriorne vjerojatnosti tih klasa $P(y = 1) = 0.2$, $P(y = 2) = 0.05$ i $P(y = 3) = 0.75$. Za neku poruku el. pošte \mathbf{x} izglednosti iznose $p(\mathbf{x}|y = 1) = 0.8$ i $p(\mathbf{x}|y = 2) = p(\mathbf{x}|y = 3) = 0.5$. Izračunajte aposteriorne vjerojatnost za svaku od klasa te maksimalnu aposteriornu hipotezu za primjer \mathbf{x} .
- [Svrha: Razviti intuiciju za model kontinuiranog Bayesovog klasifikatora.]

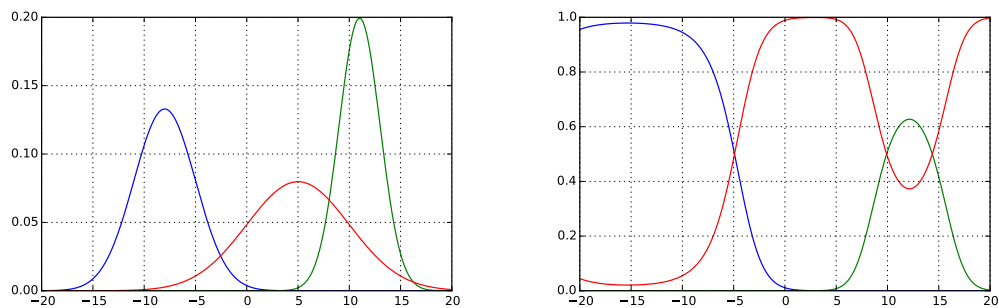
Izrađujemo Bayesov model za klasifikaciju primjera iz $\mathcal{X} = \mathbb{R}$ u tri klase. Učenjem na skupu primjera dobili smo sljedeće parametre modela: $P(y = 1) = 0.3$, $P(y = 2) = 0.2$, $\mu_1 = -5$, $\mu_2 = 0$, $\mu_3 = 5$, $\sigma_1^2 = 5$, $\sigma_2^2 = 1$, $\sigma_3^2 = 10$. Skicirajte funkcije gustoće vjerojatnosti $p(x|y)$, $p(x, y)$, $p(x)$ i $p(y|x)$.
- [Svrha: Razumjeti izvod modela kontinuiranog Bayesovog klasifikatora i osvježiti potrebno znanje matematike.]

 - Krenuvši od izraza (4.29) iz skripte, izvedite model višedimenzijskog Bayesovog klasifikatora s kontinuiranim ulazima s dijeljenom i dijagonalnom kovarijacijskom matricom.
 - Napišite broj parametara ovog modela.
 - Objasnite zašto je izglednost faktorizirana u produkt univarijatnih razdioba, što odgovara pretpostavci o uvjetnoj nezavisnosti, premda značajke mogu biti nelinearno uvjetno zavisne.
- [Svrha: Razviti intuiciju za složenost modela kontinuiranog Bayesovog klasifikatora i shvatiti kako se problem u konačnici svodi na odabir optimalnog modela.] Želimo izgraditi klasifikator za klasifikaciju bruoša u jednu od dvije klase: $y = 1 \Rightarrow$ "Završava FER u roku" i $y = 2 \Rightarrow$ "Produljuje studij". Svaki je primjer opisan sa šest ulaznih varijabli: prosjek ocjena 1.–4. razreda (četiri varijable), bodovi državne mature iz matematike te bodovi državne mature iz fizike. Raspoložemo trima modelima: modelom \mathcal{H}_1 s dijeljenom kovarijacijskom matricom, modelom \mathcal{H}_2 s dijagonalnom (i dijeljenom) kovarijacijskom matricom i modelom \mathcal{H}_3 s izotropnom kovarijacijskom matricom.

- Koliko svaki od ova tri modela ima parametara?
- Za koji od ova tri modela očekujete da će najbolje generalizirati u ovom konkretnom slučaju (uzmite u obzir prirodu problema i očekivane odnose između značajki)? Zašto?
- Nacrtajte skicu funkcije empirijske pogreške i pogreške generalizacije i naznačite na njoj točke koje označavaju navedenim trima modelima.
- Kako biste u praksi odredili koji ćete model upotrijebiti?

2 Zadaci s ispita

- (P) Koristimo Gaussov Bayesov klasifikator kako bismo riješili troklasni klasifikacijski problem. Procijenjene gustoće vjerojatnosti za izglednosti klasa su $p(x|y=1) = \mathcal{N}(-8, 3)$, $p(x|y=2) = \mathcal{N}(5, 5)$ i $p(x|y=3) = \mathcal{N}(11, 2)$. Na slikama ispod prikazane su izglednosti klasa (lijeva slika) i aposteriorne vjerojatnosti dobivene Bayesovim pravilom (desna slika):



S obzirom na ova dva grafikona, što su najizglednije vrijednosti za apriorne vjerojatnosti klasa?

- $P(y=1) = 0.1, P(y=2) = 0.7, P(y=3) = 0.2$
 - $P(y=1) = P(y=2) = P(y=3) = \frac{1}{3}$
 - $P(y=1) = P(y=2) = 0.4, P(y=3) = 0.2$
 - $P(y=1) = P(y=2) = 0.1, P(y=3) = 0.8$
- (P) Gaussovim Bayesovim klasifikatorom rješavamo problem klasifikacije u $K=10$ klasa sa $n=5$ značajki. Prisjetite se da kod Gaussovog Bayesovog klasifikatora uvođenjem odgovarajućih pretpostavki na kovarijacijsku matricu Σ možemo utjecati na broj parametara modela a time onda i na složenost modela. Razmatramo tri modela s kovarijacijskim matricama u koje smo ugradili sljedeće pretpostavke:

\mathcal{H}_1 : Značajke nisu korelirane, no imaju različite varijance unutar klase i između klasa

\mathcal{H}_2 : Značajke nisu korelirane, imaju jednaku varijancu unutar svake klase, no različitu za svaku klasu

\mathcal{H}_3 : Između značajki postoje korelacije, ali se one ne razlikuju između klasa

Neka ‘ \supset ’ označava relaciju “složeniji od”, a neka ‘ $>$ ’ označava relaciju “ima više parametara od”.

Što možemo zaključiti o složenosti i broju parametara za gornja četiri modela?

- $\mathcal{H}_1 > \mathcal{H}_3 > \mathcal{H}_2, \mathcal{H}_1 \supset \mathcal{H}_2$
- $\mathcal{H}_1 > \mathcal{H}_2 > \mathcal{H}_3, \mathcal{H}_1 \supset \mathcal{H}_2 \supset \mathcal{H}_3$
- $\mathcal{H}_3 > \mathcal{H}_1 > \mathcal{H}_2, \mathcal{H}_1 \supset \mathcal{H}_2$
- $\mathcal{H}_3 > \mathcal{H}_1 > \mathcal{H}_2, \mathcal{H}_3 \supset \mathcal{H}_2 \supset \mathcal{H}_1$

3. (N) Na skupu označenih primjera u ulaznome prostoru dimenzije $n = 3$ treniramo Gaussov Bayesov klasifikator za klasifikaciju primjera u $K = 2$ klase, uz pretpostavku dijeljene kovarijacijske matrice. Model je definiran kao

$$h_j(\mathbf{x}) = \ln p(\mathbf{x}, y)$$

Prisjetimo se da je izglednost klase s oznakom $y = j$ kod Gaussovog Bayesovog klasifikatora definirana multivarijantnom Gaussovom gustoćom vjerojatnosti:

$$p(\mathbf{x}|y = j) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\Sigma_j|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_j)^T \Sigma_j^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_j) \right\}$$

gdje je Σ_j matrica kovarijacije za klasu j . Treniranjem modela dobili smo sljedeće procjene za parametre:

$$\begin{array}{lll} \hat{\mu}_1 = 0.2 & \hat{\boldsymbol{\mu}}_1 = (1, 0, -2) & \hat{\Sigma}_1 = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 4 \\ 2 & 5 & 3 \\ 4 & 3 & 6 \end{pmatrix} \\ \hat{\mu}_2 = 0.8 & \hat{\boldsymbol{\mu}}_2 = (2, -1, 5) & \hat{\Sigma}_2 = \begin{pmatrix} 6.25 & -0.5 & -1 \\ -0.5 & 1.25 & -0.75 \\ -1 & -0.75 & 3.5 \end{pmatrix} \end{array}$$

Iz ovoga smo zatim procijenili dijeljenu kovarijacijsku matricu $\hat{\Sigma}$ definiranu kao težinski prosjek kovarijacijskih matrica $\hat{\Sigma}_j$, $j = 1, 2$. Zanima nas klasifikacija modela za primjer $\mathbf{x} = (0, 0, 0)$. **Koliko iznosi predikcija modela za klasu $y = 1$ za taj primjer, $h_1(\mathbf{x})$?**

- ☐ A -6.885 ☐ B $+0.002$ ☐ C -4.819 ☐ D -6.429

4. (P) Gaussov Bayesov klasifikator koristimo za klasifikaciju jednodimenzijskih podataka u tri klase. Procijenjene izglednosti klase su $p(x|y = 1) = \mathcal{N}(-10, 2)$, $p(x|y = 2) = \mathcal{N}(2, 2)$ i $p(x|y = 3) = \mathcal{N}(8, 2)$, a procijenjene apriorne vjerojatnosti klase su $P(y = 1) = P(y = 2) = 2/5$ i $P(y = 3) = 1/5$. Međutim, nakon što smo naučili ovaj model, zaključili smo da na ispitnom skupu postoji pomak u distribuciji podataka u odnosu na skup za učenje te da zbog toga model ne generalizira dobro. Zaključili smo da se ovo može ispraviti tako da se naučeni model malo izmijeni, i to tako da se varijanca izglednosti klase $y = 1$ postavi na 5 i da se apriorne vjerojatnosti klase ujednače, $P(y = 1) = P(y = 2) = P(y = 3) = 1/3$. Skicirajte gustoće zajedničke vjerojatnosti naučenog i izmijenjenog modela. Neka su h_1 i h_2 MAP-hipoteze prvog i drugog modela, te neka su a i b pozitivne konstante. Razmotrite segment ulaznog prostora za koji vrijedi $-10 \leq x \leq 10$. **Na kojim se dijelovima tog segmenta ulaznog prostora MAP-hipoteze prvog i drugog modela razlikuju?**

- ☐ A $[-4 - a, 5 + b]$
☐ B $[-4 - a, -4 + b]$
☐ C $[-4 - a, -4] \cup [5 - b, 5]$
☐ D $[-4, -4 + a] \cup [5, 5 + b]$

5. (P) Gaussov Bayesov klasifikator koristimo za klasifikaciju u dvije klase ($y = 1$ i $y = 2$) u dvodimenzijskome ulaznom prostoru ($\mathcal{X} = \mathbb{R}^2$). Apriorne vjerojatnosti klase su jednake, dok su izglednosti klase modelirane bivarijantnim Gaussovim distribucijama sa sljedećim parametrima:

$$\boldsymbol{\mu}_1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 6 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\Sigma}_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\mu}_2 = \begin{pmatrix} 6 \\ 3 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\Sigma}_2 = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Skicirajte gustoću zajedničke vjerojatnosti u ulaznome prostoru i granicu između klase definiranu jednadžbom $h(x_1, x_2) = 0$. **Koje su od sljedećih točaka (x_1, x_2) najbliže točkama kroz koje prolazi ta granica?**

- ☐ A $(1, 2), (3, 4), (6, 7)$ ☐ B $(1, 3), (5, 4), (7, 9)$ ☐ C $(1, 6), (3, 3), (5, 0)$ ☐ D $(3, 2), (4, 5), (9, 7)$

6. (N) Na skupu označenih primjera u ulaznome prostoru dimenzije $n = 2$ treniramo Gaussov Bayesov klasifikator za klasifikaciju primjera u $K = 2$ klase, uz pretpostavku dijeljene i dijagonalne kovarijacijske matrice. Izglednost klase s oznakom $y = j$ definirana je multivarijantnom Gaussovom gustoćom vjerojatnosti:

$$p(\mathbf{x}|y = j) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}|\boldsymbol{\Sigma}_j|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_j)^T \boldsymbol{\Sigma}_j^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_j) \right\}$$

Model treniramo na skup podataka od $N = 7$ primjera:

$$\mathcal{D} = \{(\mathbf{x}^{(i)}, y^{(i)})\}_i = \{((-1, -2), 0), ((0, 0), 0), ((1, 2), 0), ((3, -1), 1), ((4, -1), 1), ((4, 1), 1), ((5, 1), 1)\}$$

Procijenite parametre modela na ovom skupu primjera. Budući da je skup primjera malen, za procjenu kovarijacijske matrice koristite nepristran procjenitelj. Izlaz modela za klasu $y = j$ neka je zajednička gustoća vjerojatnosti, $h_j(\mathbf{x}) = \ln p(\mathbf{x}, y = j)$. **Koliko iznosi $h_0(\mathbf{x})$ za primjer $\mathbf{x} = (0, 0)$?**

☐ A -4.13 ☐ B -3.84 ☐ C -3.03 ☐ D -2.75