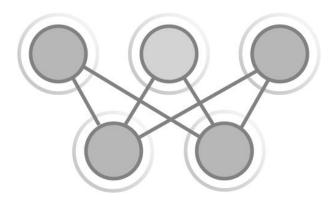
Prof.dr.sc. Bojana Dalbelo Bašić

Fakultet elektrotehnike i računarstva Zavod za elekroniku, mikroelektroniku, računalne i inteligentne sustave

> www.zemris.fer.hr/~bojana bojana.dalbelo@fer.hr

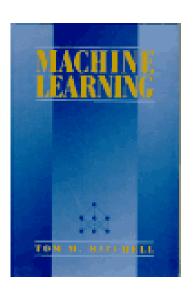
Evaluacija hipoteza





Literatura za predavanje

Chapter 5
 Evaluacija hipoteza





Evaluacija hipoteza

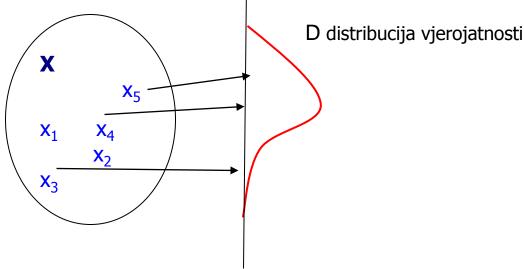
- Postupak učenja provodi se najčešće na uzorku ograničene veličine.
 - Koliko je precizna i pouzdana naučena hipoteza?
- Važnost evaluacije performansi naučene hipoteze:
 - zbog buduće uporabe hipoteze
 - evaluacija hipoteza komponenta mnogih metoda za učenje (npr. podrezivanje stabla odluke)



Procjena pouzdanosti hipoteze

- Zanima nas:
 - točnost (preciznost) klasificiranja budućih primjera
 - pouzdanost te klasifikacije.

 Skup svih mogućih primjera X na kojem je definiran ciljni koncept f:



Različiti primjeri imaju različitu vjerojatnost pojavljivanja.



Evaluacija hipoteza

- Zadaća učenja: naučiti ciljnu funkciju f: X → {0, 1}, pretražujući prostor hipoteza H
- X skup svih primjera
- Primjeri za učenje:
 - Elementi iz X, izabrani slučajno, u skladu s distribucijom D, kojima je pridružena vrijednost ciljnog koncepta f(x).



Evaluacija hipoteza

- Za danu hipotezu h i skup primjera od n elemenata, izvučen slučajno iz skupa X, koja je najbolja procjena točnosti hipoteze h za nove primjere izvučene iz skupa X na temelju distribucije vjerojatnosti D?
- Kolika je vjerojatnost pogreške u toj procjeni točnosti?



Pogreška uzorka i stvarna pogreška

- Proporcija (stopa) pogreške hipoteze nad primjerima za učenje – pogreška uzorka (engl. sample error).
- Proporcija (stopa) pogreške hipoteze nad cjelom populacijom s distribucijom D – stvarna pogreška (engl. true error).
- Pretpostavimo da imamo neku hipotezu h (npr. stablo odluke).
- Slučajno odaberemo n primjera iz D to je slučajan uzorak S. Na tom uzorku odredimo stopu pogreške hipoteze h tj. proporciju krivo klasificiranih primjera (stopa = broj krivo klasificiranih primjera/n). Označimo tu stopu pogreške na uzorku s error_s(h) i nazovimo je pogreška uzorka.



Pogreška uzorka

- Definicija
- Pogreška uzorka error_S(h) hipoteze h u odnosu na ciljnu funkciju f i uzorak S jest

error_S(h) =
$$\frac{1}{n} \sum_{x \in S} \delta(f(x),h(x))$$
,

gdje je n broj elemenata u uzorku S, $\delta(f(x), h(x)) = 1$ ako $f(x) \neq h(x)$, 0 inače.

 Stvarna pogreška hipoteze h jest vjerojatnost da će h krivo klasificirati jedan slučajno izvučen primjer iz distribucije D.



Stvarna pogreška

 Stvarna pogreška hipoteze h jest vjerojatnost da će h krivo klasificirati jedan slučajno izvučen primjer iz distribucije D.

Definicija

 Stvarna pogreška (error_D(h)) hipoteze h, u odnosu na ciljnu funkciju f i distribuciju D jest vjerojatnost da će h krivo klasificirati jedan slučajno izvučen primjer iz distribucije D.

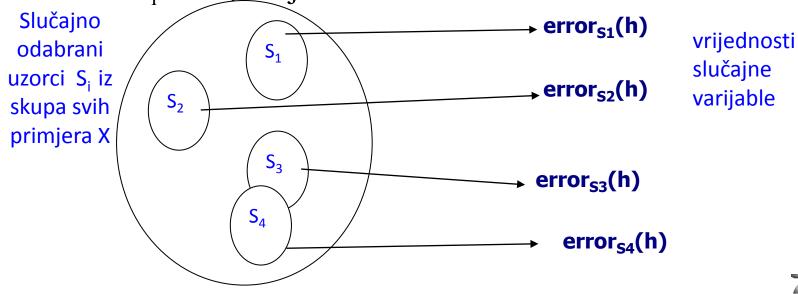
$$error_{D}(h) = P_{x \in D}[f(x) \neq h(x)].$$

- Želimo znati stvarnu pogrešku.
- Na raspolaganju nam je samo pogreška uzorka.



Koliko je error_S(h) dobra procjena error_D(h)?

- Očekujemo da se pogreška uzorka error_{si}(h) razlikuje za različite uzorke S_i od n elemenata.
- Slučajni pokus je pokus čiji ishod nije jednoznačno određen uvjetima eksperimenta.
- U ovom slučaju slučajni pokus je izvlačenje slučajnog uzorka S_i od n <u>pr</u>imjera.



Koliko je error_S(h) dobra procjena error_D(h)?

- Svakom takvom ishodu slučajnog pokusa tj. jednom uzroku S_i od n elemenata pridružimo proporciju krivo klasificiranih primjera neke hipoteze h.
- error_{si}(h) je vrijednost pridružena i-tom slučajnom pokusu – tj. slučajna varijabla.
- Pojednostavljeno možemo slučajnu varijablu predstaviti kao funkciju koja pridružuje neku numeričku vrijednost (u našem slučaju error_{S3}(h)) ishodu slučajnog pokusa (u našem primjeru slučajno odabrani uzorci od n primjera).



Binomna distribucija

- Primjer su vjerojatnosti koje se pojavljuju u n uzastopnih međusobno nezavisnih bacanja novčića.
- Označimo sa π vjerojatnost novčić padne na glavu.
- Napravimo pokus od n bacanja novčića i pretpostavimo da je glava pala r puta. Razumna procjena za π je omjer r/n.
- Bacanje novčića jest slučajan pokus tj. pokus čiji ishod nije jednoznačno određen uvjetima pokusa.
- Zbog toga, ako ponovimo pokus od n bacanja novčića očekujemo neku drugu procjenu r₁/n za pravu vrijednost vjerojatnosti π.
- Binomna distribucija opisuje vjerojatnost dobivanja točno r glava u nizu od n bacanja novčića, gdje r može biti bilo koja vrijednost od 0 do n.



Binomna distribucija

- Procjena vjerojatnosti π pada glave kod slučajnog pokusa bacanja novčića na temelju pokusa od n bacanja novčića ekvivalentna je procjeni prave pogreške error_D(h) neke dane hipoteze h (npr. stabla odluke) na temelju slučajnog uzorka od n primjera iz D.
- Jedno bacanje novčića odgovara slučajnom odabiru jednog primjera iz D i određivanju da li ga hipoteza h ispravno klasificira.



Bacanje novčića

Slučajan pokus

Hipoteza h klasificira primjere

Zanima nas ishod:

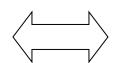
Zanima nas ishod:

pala je glava

hipoteza h krivo klasificira primjer

 π

 vjerojatnost pada glave pri jednom bacanju novčića

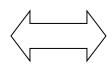


error_D(h)

- vjerojatnost da će jedan slučajno izvučen primjer biti krivo klasificiran

r

 broj bacanja novčića u nizu od n čiji je ishod_bio pad glave novčića

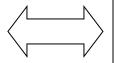


R

 broj krivo klasificiranih primjera u uzorku od n slučajno odabranih primjera.

r/n

 proporcija pada glave u nizu od n bacanja novčića



error_s(h)

- proporcija krivo klasificiranih primjera u slučajnom uzorku S on n elemenata

Procjenitelj

- Slučajna varijabla error_s(h) je varijabla binomne distribucije.
- Ako broj krivo klasificiranih primjera u uzorku S od n elemenata označimo s r možemo pisati da je

$$error_{S}(h) = r/n, i$$

 $error_{D}(h) = \pi,$

gdje je π vjerojatnost pogrešne klasifikacije jednog primjera.

- Vjerojatnost π nam nije poznata. Pomoću error_s(h) procjenjujemo error_p(h) = π.
- error_s(h) je procjenitelj (engl. estimator) za pravu pogrešku.
- Procjenitelj je bilo koja slučajna varijabla pomoću koje procjenjujemo parametar populacije iz koje je izvučen slučajan uzorak.



Pristranost procjenitelja

 Pristranost procjenitelja Y za neki proizvoljan parametar p je

$$E[Y] - p$$
.

- Ako je razlika E[Y] p = 0 kažemo da je **procjenitelj nepristran**.
- Napomena: E[Y] je očekivanje slučajne varijable Y
 Primjer:
- Srednja vrijednost uzorka je nepristran procjenitelj prave srednje vrijednosti populacije μ.
- error_s(h) je nepristran procjenitelj za error_D(h).
- Proporcija uzorka r/n je nepristran procjenitelj prave proporcije π.



Varijanca procjenitelja

- Važna napomena: Pristranost procjenitelja ne smije se zamijeniti s induktivnom pristranošću. Pristranost procjenitelja je numerička vrijednost dok je induktivna pristranost skup pretpostavki.
- Drugo važno svojstvo procjenitelja je njegova varijanca.
 Ako imamo izbor od više procjenitelja, razumno je izabrati onog s najmanjom varijancom.
- Varijanca procjenitelja Y, tj. slučajne varijable Y je
 V(Y) = E[(Y-EY)²].
- Takav izbor će voditi najmanjoj očekivanoj kvadratnoj pogrešci između procjene i prave vrijednosti parametra.



Standardna devijacija procjenitelja

- Standardna devijacija procjenitelja naziva se standardna pogreška (SE) (standardna devijacija je korijen od varijance).
- Primjer:
 - Varijanca slučajne varijable je σ²/n. Standardna devijacija (tj. standardna pogreška) je $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$. (Centralni granični teorem!)
- Primjer:
 - Proporcija je binomna slučajna varijabla pomnožena s konstantom 1/n.

 - Varijanca proporcije P, V(P) = V(B/n) = $1/n^2$ V(B) = $\pi(1-\pi)/n$. Standardna pogreška proporcije P je SE(P) = $\sigma_P = \sqrt{\frac{\pi(1-\pi)}{n}}$.



Standardna devijacija procjenitelja

Primjer:

- Uzorak od n=40 slučajno odabranih primjera. Hipoteza h krivo klasificira r=12 primjera.
- error_S(h) = r/n = 12/40 = 0.3, pa je nepristrana procjena za error_D(h) jednaka 0.3.
- Standardna pogreška od error_S(h) jednaka je $\sqrt{\frac{\pi(1-\pi)}{n}}$.
- S obzirom da pravi π nemamo, zamjenjujemo ga s njegovim procjeniteljem r/n pa je

$$\sigma_{error_{S}(h)} = \frac{\sigma_{binomne}}{n} = \sqrt{\frac{0.3(1-0.3)}{40}} = 0.07$$



Intervalne procjene proporcije

 Uzorak S sadrži n primjera izvučenih slučajno i nezavisno iz populacije s distribucijom D.

hipoteza h krivo klasificira r od n primjera, tj.

$$error_{S}(h) = r/n.$$

S 95% pouzdanošću stvarna pogreška leži u intervalu:

$$\begin{split} & \text{error}_{S}(\textbf{h}) \pm \textbf{1.96} \sqrt{\frac{\text{error}_{S}(\textbf{h})(\textbf{1-error}_{S}(\textbf{h}))}{\textbf{n}}} \\ & \text{ili op\'cenito} \\ & \text{error}_{S}(\textbf{h}) \pm \textbf{u}_{p} \sqrt{\frac{\text{error}_{S}(\textbf{h})(\textbf{1-error}_{S}(\textbf{h}))}{\textbf{n}}} \\ & \text{gdje izbor } \textbf{u}_{p} \text{ određuje nivo pouzdanosti:} \end{split}$$

Nivo pouzdanosti	50%	68 %	80%	90%	95%	98%	99%
u _p	0.67	1	1.28	1.64	1.96	2.33	2.58



Intervalne procjene proporcije

- Primjer:
 - Uzorak S sadrži n = 40 primjera.
 - Hipoteza h pogrešno klasificira r = 12 primjera iz S.
- Proporcija pogreške hipoteze h na uzorku S dana je sa:
 error_S(h) = r/n = 12/40 = 0.30.
- error_S(h) je točkovna procjena za pravu proporciju pogreške hipoteze h, tj. za error_D(h).
- Ako izvučemo drugi slučajni uzorak od 40 elemenata, error_S(h) će poprimiti neku drugu vrijednost zbog slučajnih odstupanja. Svaki uzorak daje drugu točkovnu procjenu.
- Kvalitetniju procjenu prave pogreške hipoteze h možemo dobiti ako odredimo interval pouzdanosti za pravu pogrešku.



Intervalne procjene proporcije

- Odaberimo 95%-tni interval pouzdanosti. Iz tablica za jediničnu normalnu distribuciju U očitavamo da je pripadna vrijednost u_p za pouzdanost od 95% jednaka u_p= 1.96.
 - Standardna pogreška proporcije je $\sqrt{\frac{(.3)(.7)}{40}} = 0.072$
 - Donja granica intervala pouzdanosti = .30 (1.96)(.072) = .16
 Gornja granica intervala pouzdanosti = .30 + (1.96)(.072) = .44.
 - Prava se vrijednost pogreške hipoteze h nalazi u intervalu
 0.16 ≤ π ≤ 0.44 i to možemo reći s 95% pouzdanosti.



Intervalne procjene razlike proporcija dviju hipoteza

- Pretpostavimo da uspoređujemo stope pogrešaka dvije hipoteze h₁ i h₂ za neku ciljnu funkciju s diskretnim vrijednostima. Hipoteza h₁ se provjerava na uzorku S₁ koji sadrži n₁ primjera slučajno izvučenih iz populacije, dok se h₂ provjerava na uzorku S₂ koji sadrži n₂ primjera slučajno izvučenih iz populacije (osnovnog skupa s primjerima s nekom distribucijom D).
- Pretpostavimo da želimo usporediti te dvije hipoteze tj. odrediti razliku u pogreškama koje čine te dvije hipoteze.

$$\delta = error_D(h_1) - error_D(h_2)$$

- δ je parametar populacije koji želimo procijeniti.
- Procjenitelj je razlika proporcija pogreške hipoteza h₁ i h₂ određena na temelju uzoraka S₁ i S₂.

$$d = error_{S1}(h_1) - error_{S2}(h_2).$$



Intervalne procjene razlike proporcija dviju hipoteza

- Može se dokazati da je E[d] = δ, što znači da je d nepristran procjenitelj za parametar δ.
- Potrebno je poznavati distribuciju uzorkovanja d tj. pripadnu distribuciju vjerojatnosti za procjenitelj d.
- Znamo od prije da su za velike n_i, (n_i ≥ 30), slučajne varijable error_{S1}(h₁) i error_{S2}(h₂) distribuirane približno normalno (Moivre-Laplaceov teorem). Također vrijedi da je razlika dviju normalno distribuiranih slučajnih varijabli opet normalno distribuirana slučajna varijabla s očekivanjem δ. Može se pokazati da je standardna pogreška od d jednaka

$$SE(d) = \sigma_d = \sqrt{\frac{error_{S_1}(h_1)(1 - error_{S_1}(h_1))}{n_1} + \frac{error_{S_2}(h_2)(1 - error_{S_2}(h_2'))}{n_2}}$$



Intervalne procjene razlike proporcija dviju hipoteza

 Kada znamo da je procjenitelj d distribuiran normalno s parametrima: očekivanjem δ i standardnom pogreškom σ_d, lako načinimo interval pouzdanosti za pravu razliku pogrešaka δ koju čine hipoteze h₁ i h₂.

$$\delta = \mathbf{d} \pm \mathbf{u_p} \, \sigma_{\mathbf{d}}$$
, s pouzdanošću ovisnom od $\mathbf{u_p}$

 U specijalnom slučaju možemo hipoteze h₁ i h₂ testirati na istom uzorku S i tada će d imati nešto manju varijancu.

