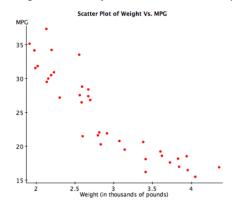
- 1. Zaokružite tačne iskaze:
  - a. Linearna regresija spada u nadgledano obučavanje.
  - b. Linearnom regresijom predviđamo binarnu varijablu na osnovu kontinualne varijable.
  - c. Linearna regresija modeluje odnos dve kontinualne varijable.
  - d. Kod jednostruke linearne regresije modelujemo y na osnovu više ulaza x.
  - e. Moguće je konstruisati model linearne regresije koristeći neuronsku mrežu.
- 2. Napišite formulu za jednostruku linearnu regresiju:  $h_{\theta} =$  . Zaokružite parametre ovog modela.
- 3. Zaokružite metrike adekvatne za evaluaciju regresionog modela: accuracy, cross-entropy loss, mean squared error, F-measure, R<sup>2</sup>.
- 4. Dat je sledeći trening skup:

$$\text{(a)} \quad \theta_0 = 0.5, \theta_1 = 0 \quad \text{(b)} \ \theta_0 = 0.5, \theta_1 = 0.5 \quad \text{(c)} \ \theta_0 = 1, \theta_1 = 0.5 \quad \text{(d)} \ \theta_0 = 0, \theta_1 = 0.5 \quad \text{(e)} \ \theta_0 = 1, \theta_1 = 1$$

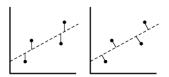
- 5. Ako imamo  $\theta_0 = -1$ ,  $\theta_1 = 0.5$ , koliko je  $h_{\theta}(4)$ , a koliko  $J(\theta_0, \theta_1)$ ?
- 6. Na grafiku skicirajte model i označite šta predstavljaju parametri modela.



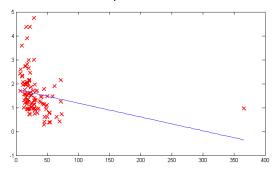
MPG – *Miles Per Gallon* (koliko milja automobil pređe sa galonom goriva)

- 7. Minimalna vrednost funkcije greške linearne regresije je \_\_\_\_\_\_, a maksimalna . Skicirajte tipičan oblik funkcije greške linearne regresije.
- 8. Neka je data funkcija greške  $f(\theta_0, \theta_1)$  koja vraća realan broj i ima više lokalnih optimuma. Primenom gradijentnog spusta (GD) minimizujemo f i odabrali smo learning rate  $\alpha$ . Zaokružite tačne iskaze:
  - a. Čak i za veliko  $\alpha$ , svaka iteracija GD će smanjiti vrednost f.
  - b. Ako  $\alpha$  ima previše nisku vrednost, GD će trebati puno vremena da konvergira.
  - c. Ako su  $\theta_0$  i  $\theta_1$  u lokalnom optimumu, jedna iteracija GD neće promeniti njihovu vrednost.
  - d. Ako su  $\theta_0$  i  $\theta_1$  inicijalizovani tako da važi  $\theta_0=\theta_1$ , onda će nakon jedne iteracije GD, i dalje biti  $\theta_0=\theta_1$ .
  - e. Ako prve iteracije GD rezultuju uvećanjem vrednosti  $f(\theta_0,\theta_1)$ , verovatno smo postavili preveliko  $\alpha$ .
  - f. Bez obzira na inicijalizaciju  $\theta_0$  i  $\theta_1$ , uz dobar odabir  $\alpha$ , GD će sigurno konvergirati u isti optimum.
  - g. Postavka α na malu vrednost nije štetno i može samo da ubrza kovergenciju GD.
- 9. Neka smo pomoću GD uspeli da pronađemo minimum funkcije greške za model linearne regresije takav da važi  $J(\theta_0, \theta_1) = 0$ . Koji od sledećih iskaza su tačni:
  - a. Da bi ovo bilo moguće, moramo imati  $y^{(i)} = 0$  za svaki primer iz trening skupa.
  - b. GD se "zaglavio" u lokalnom optimumu.
  - c. Da bi ovo važilo, sigurno je  $\theta_0=0$  i  $\theta_1=0$ , tako da model uvek vraća  $h_{\theta}(x)=0$ .
  - d. Trening skup je takav da svi primeri perfektno leže na pravoj liniji.
  - e. Možemo perfektno da predvidimo vrednost y čak i za nove primere (koji nisu bili u trening skupu).

- f. Ovo nije moguće ne postoje vrednosti  $\theta_0$  i  $\theta_1$  za koje važi  $J(\theta_0, \theta_1) = 0$ .
- 10. Tačno ili netačno: Linearna regresija je osetljiva na outlier-e.
- 11. Šta je od sledećeg tačno za reziduale: (a) manje vrednosti su bolje (b) veće vrednosti su bolje (c) a ili b, zavisno od situacije (d) nijedan od ponuđenih odgovora nije tačan.
- 12. Koja od ilustrovanih rastojanja koristimo da bismo uklopili model linearne regresije?

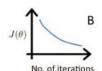


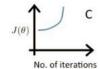
- a) slika levo
- b) slika desnoc) zavisi od situacije
- d) nijedan od ponuđenih načina.
- 13. Neka za model fitovan na podacima iz zadatka 6 važi da je  $\theta_0=48.8$ , a  $\theta_1=-8.37$ .
  - a. Kako interpretirate vrednost obeležja  $\theta_0$ ?
  - b. Kako interpretirate vrednost obeležja  $\theta_1$ ?
- 14. Zaokružite tačne odgovore:
  - a. Ne moramo birati nikakve parametre kada tražimo rešenje pomoću Gradient Descent.
  - b. Ne moramo birati nikakve parametre kada tražimo rešenje pomoću Normal Equation.
  - c. Preferiramo Normal Equation u slučaju velikog broja obeležja.
  - d. Normal Equation je iterativan algoritam.
  - Uvek možemo pronaći rešenje primenom Normal Equation.
- 15. Kako biste unapredili sledeći model?



16. Šta od navedenog je tačno za *learning rates*  $\alpha_A$ ,  $\alpha_B$  i  $\alpha_C$  koji su proizveli sledeće grafike?







- a)  $\alpha_A < \alpha_B < \alpha_C$
- b)  $\alpha_{\rm B} < \alpha_{A} < \alpha_{C}$
- c)  $\alpha_A = \alpha_B = \alpha_C$
- d) Ne možemo zaključiti o a) c) na osnovu grafika