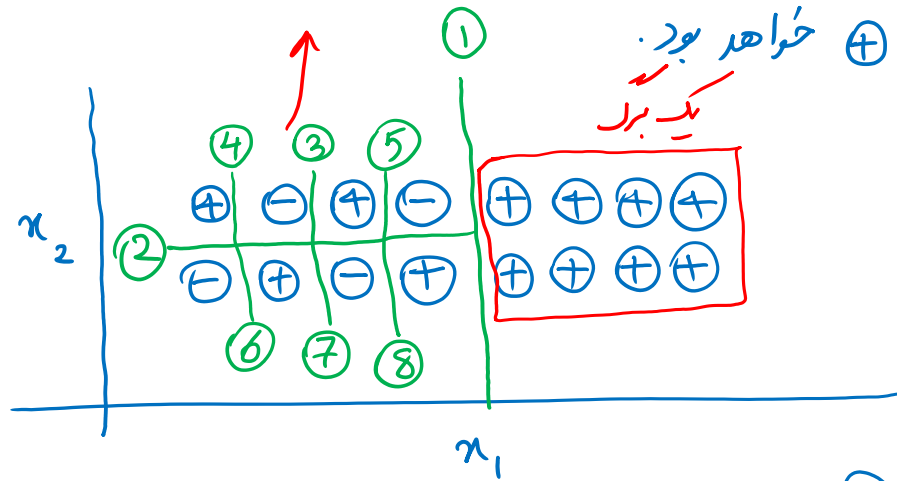


سوال ۴

الف) درخت underfit : $(+)$

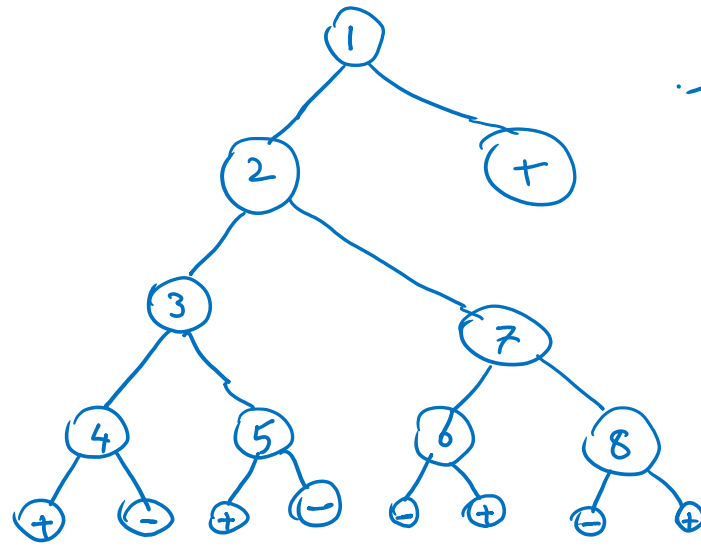
هر خانه معادل یک برگ



در دامنه درخت underfit یک برگ با برچسب $(+)$ خواهد بود.

درخت overfit :

مطابق شکل دربرو، این درخت 9 برگ خواهد داشت و 8 رأس داخلی دارد.



ب) تمام نمونه‌هایی که در نیمه سمت چپ قرار دارند، اشتباه دسته‌بندی می‌شوند. بنابراین در مجموع ۱۰ سرور misclassification داریم.

اوش leave-one-out به این صورت است که در هر مرحله یک نمونه را به عنوان تست و سایر نمونه‌ها را به عنوان آموزش در نظر می‌گیریم و این کار را به تعداد نمونه‌های داده شده باید انجام داد. بنابراین، در این مسئله ۱۲ بار باید این کار را انجام دهیم. زمانی که داده‌های نیمه سمت راست به عنوان تست قرار می‌گیرند، خطا نداریم ولی برای داده‌هایی که در نیمه سمت چپ قرار دارند به ازای تک‌تکشان خطا داریم.

ج) رافع است که نمونه‌های مثبت همواره در اکثریت قرار دارند و به درستی طبقه‌بندی می‌شوند ولی نمونه‌های منفی خیلی اشتباه دسته‌بندی می‌شوند.

جواب : ۴

$$\min_{\omega, b} \frac{1}{2} \|\omega\|^2$$

subject to:
$$\begin{cases} y_i - \omega^T x_i - b \leq \epsilon \\ \omega^T x_i + b - y_i \leq \epsilon \end{cases}$$

الف)

$$L(\omega, b, \lambda, \mu) = \frac{1}{2} \|\omega\|^2 + \sum_{i=1}^n \lambda_i (y_i - \omega^T x_i - b - \epsilon) + \sum_{i=1}^n \mu_i (\omega^T x_i + b - y_i - \epsilon)$$

ب)

$$\nabla_{\omega} L = \frac{\partial L}{\partial \omega} = \omega + \sum_{i=1}^n -\lambda_i x_i + \sum_{i=1}^n \mu_i x_i = 0 \Rightarrow \boxed{\omega = \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) x_i} \quad (1)$$

$$\nabla_b L = \frac{\partial L}{\partial b} = \sum_{i=1}^n -\lambda_i + \sum_{i=1}^n \mu_i = 0 \Rightarrow \boxed{\sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) = 0} \quad (2)$$

حال باید رابط ① و ② را در لگرانژین جایگذاری کنیم :

$$g(\lambda, \mu) = \frac{1}{2} \left(\sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) x_i \right)^T \left(\sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) x_i \right) + \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) y_i + b \sum_{i=1}^n (\mu_i - \lambda_i) \\ - \epsilon \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \mu_i) - \sum_{i=1}^n \lambda_i \left(\sum_{j=1}^n (\lambda_j - \mu_j) x_j \right)^T x_i + \sum_{i=1}^n \mu_i \left(\sum_{j=1}^n (\lambda_j - \mu_j) x_j \right)^T x_i$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\lambda_i - \mu_i) (\lambda_j - \mu_j) x_i^T x_j + \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) y_i - \epsilon \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \mu_i) \\ - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\lambda_i - \mu_i) (\lambda_j - \mu_j) x_i^T x_j$$

$$= \frac{-1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\lambda_i - \mu_i) (\lambda_j - \mu_j) x_i^T x_j + \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) y_i - \epsilon \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \mu_i)$$

Dual Problem:

$$\max_{\lambda, \mu} g(\lambda, \mu)$$

$$\text{s.t.} \quad \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) = 0$$

$$g(\lambda, \mu) = \frac{-1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\lambda_i - \mu_i)(\lambda_j - \mu_j) x_i^T x_j + \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \mu_i) y_i - \epsilon \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \mu_i)$$