

ECE 421 Homework 4

Name: Mark Qi

Student ID: 1006764645

Question 1,

$x \in \mathbb{R}^{d+1}$, $y \in \{1, 2\}$

$w(1)$, $w(2)$ weigh vectors for class 1 and 2

Probability of x belonging to class $i \in \{1, 2\}$

$$p^{SM}(y=i | x) = \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{\|w(1)\|}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{\|w(1)\|}} + e^{\frac{w(2)^T x}{\|w(2)\|}}}$$

Loss Function

$$\begin{aligned} E_n^{SM}(w(1), w(2)) &= -\log(p^{SM}(y_h | x_n)) \\ &= -\log\left[\frac{e^{\frac{w(1)^T x_n}{\|w(1)\|}}}{e^{\frac{w(1)^T x_n}{\|w(1)\|}} + e^{\frac{w(2)^T x_n}{\|w(2)\|}}}\right] \end{aligned}$$

(a),

Gradient With Respect To $w(1)$

$y_h = 1$

$$\nabla_{w(1)} E_n^{SM}(w(1), w(2)) = \nabla_{w(1)} \left[-\log\left[\frac{e^{\frac{w(1)^T x_n}{\|w(1)\|}}}{e^{\frac{w(1)^T x_n}{\|w(1)\|}} + e^{\frac{w(2)^T x_n}{\|w(2)\|}}}\right] \right]$$

$$\begin{aligned}
 &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \nabla_{w(1)} \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \\
 &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \frac{x e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} (e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}) - e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} x e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})^2} \\
 &= \frac{-x e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})}
 \end{aligned}$$

$$y_h = 2$$

$$\begin{aligned}
 \nabla_{w(1)} e_n^{sh}(w(1), w(2)) &= \nabla_{w(1)} \left[-\log \left[\frac{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \right] \right] \\
 &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \nabla_{w(1)} \frac{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \\
 &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \frac{-e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}} x e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})^2} \\
 &= \frac{x e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(1)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}
 \end{aligned}$$

Gradient With Respect To $w(2)$

$$y_h = 1$$

$$\begin{aligned} \nabla_{w(2)} \text{En}^{sw}(w(1), w(2)) &= \nabla_{w(2)} \left[-\log \left[\frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \right] \right] \\ &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}}} \times \nabla_{w(2)} \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \\ &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}}} \times \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} \times e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})^2} \\ &= - \frac{x e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \end{aligned}$$

$$y_h = 2$$

$$\begin{aligned} \nabla_{w(2)} \text{En}^{sw}(w(1), w(2)) &= \nabla_{w(2)} \left[-\log \left[\frac{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \right] \right] \\ &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \nabla_{w(2)} \frac{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \\ &= - \frac{e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}} \times \frac{x e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}} (e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}) - e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}} \times e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})^2} \\ &= - \frac{x e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}}}{(e^{\frac{w(1)^T x}{w(2)^T x}} + e^{\frac{w(2)^T x}{w(2)^T x}})} \end{aligned}$$

(b)

Binary Logistic Regression

$$p^{LR}(y=1 | x) = \frac{e^{w^T x}}{1 + e^{w^T x}}$$

$$p^{LR}(y=2 | x) = 1 - p^{LR}(y=1 | x)$$

Loss Function

$$C_n^{LR}(w) = -\log(p^{LR}(y_n | x_n))$$

Find a relationship between $w(1)$, $w(2)$ and w

$$\begin{aligned} p^{SM}(y=1 | x) &= \frac{e^{w(1)^T x}}{e^{w(1)^T x} + e^{w(2)^T x}} = p^{LR}(y=1 | x) \\ &= \frac{e^{(w(1)^T - w(2)^T)x}}{e^{(w(1)^T - w(2)^T)x} + 1} = \frac{e^{w^T x}}{1 + e^{w^T x}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p^{SM}(y=2 | x) &= \frac{e^{w(2)^T x}}{e^{w(1)^T x} + e^{w(2)^T x}} = 1 - p^{LR}(y=1 | x) \\ &= \frac{1}{e^{(w(1)^T - w(2)^T)x} + 1} = 1 - \frac{e^{w^T x}}{1 + e^{w^T x}} \\ &= \frac{1}{1 + e^{(w(1)^T - w(2)^T)x}} = \frac{1}{1 + e^{w^T x}} \end{aligned}$$

$$w(1) - w(2) = w$$

(c)

For Softmax Regression Model, Weight Vector Are Updated

$$\underline{W}_{\text{new}} = \underline{W}_{\text{old}} + \epsilon^{\text{SM}} \nabla_{w(c)} E_n^{\text{SM}}(w(1), w(2)), \quad (c \in \{1, 2\})$$

If $L = y_n$

$$\underline{W}_{\text{new}} = \underline{W}_{\text{old}} + \epsilon^{\text{SM}} \left[-x_n + \frac{e^{\underline{w}(c)y_n)^T x_n}}{e^{\underline{w}(1)^T x_n} + e^{\underline{w}(2)^T x_n}} \right]$$

If $L \neq y_n$

$$\underline{W}_{\text{new}} = \underline{W}_{\text{old}} + \epsilon^{\text{SM}} \left[\frac{x_n e^{\underline{w}(L)^T x_n}}{e^{\underline{w}(1)^T x_n} + e^{\underline{w}(2)^T x_n}} \right]$$

Calculating Gradient Of Binary Logistic Regression

$y_n = 1$

$$\begin{aligned} \nabla_w E_n^{\text{LR}}(w) &= \nabla_w \left\{ -\log \left(\frac{e^{\underline{w}^T x_n}}{1 + e^{\underline{w}^T x_n}} \right) \right\} \\ &= \frac{1 + e^{\underline{w}^T x_n}}{e^{\underline{w}^T x_n}} \times \frac{x_n e^{\underline{w}^T x_n} - e^{\underline{w}^T x_n} x_n e^{\underline{w}^T x_n}}{(1 + e^{\underline{w}^T x_n})^2} \\ &= \frac{x_n - x_n e^{\underline{w}^T x_n}}{1 + e^{\underline{w}^T x_n}} \end{aligned}$$