

Word2Vec

CBOW skip-gram

计算向量

$v = W \times \text{one_hot}(v)$

$W \times \text{Word2Vec}$

CBOW

输入向量

窗口

one-hot 向量



参数

输入向量 $X = (x_{i-c}, x_{i-c+1}, \dots, x_{i-1}, x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+c})$ $\in \mathbb{R}^{C \times 1}$

参数

权重 $W \in \mathbb{R}^{D \times C}$, 偏置 $b \in \mathbb{R}^D$

参数

输出向量 $X_j = W X + b$

参数

损失函数 $h = \sum_{j=i-C, j \neq i}^{i+C} \frac{1}{2C} (x_{i-c} + x_{i-c+1} + \dots + x_{i-1} + x_i + x_{i+1} + \dots + x_{i+c})$

Softmax

Softmax $P' = (p_1, p_2, \dots, p_V) \in \mathbb{R}^V$

参数

Cross Entropy $\text{CrossEntropy} = -\sum_{i=1}^V t_i \log(p_i)$

skip-gram

输入向量

参数

输出向量



မြတ်စွာ

မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ $x_i \in \mathbb{R}^V$ မြတ်စွာမြတ်စွာ

မြတ်စွာ

မြတ်စွာမြတ်စွာ $x_i \in \mathbb{R}^V$ မြတ်စွာမြတ်စွာ h $h = Wx_i + b$

မြတ်စွာ

မြတ်စွာ $h = W_j^T b_j + S_j$ $S = (S_1, S_2, \dots, S_{2C})$ $S_j = W_j^T h + b_j$

Softmax

မြတ်စွာ $S_j = \text{softmax}(P_j)$ $P_j = (P_{j,0}, P_{j,1}, \dots, P_{j,V-1})$ $P_j(k) = \text{Softmax}(S_j) = \frac{\exp(S_j(k))}{\sum_{l=0}^{V-1} \exp(S_j(l))}$

မြတ်စွာ

မြတ်စွာ $P = [P_1, P_2, \dots, P_{2C}]$ $P_j = (P_{j,1}, P_{j,2}, \dots, P_{j,V})$

မြတ်စွာ

မြတ်စွာ $\text{Cross Entropy} = -\sum_{j=1}^{2C} \sum_{k=1}^V t_{j,k} \log(P_j(k))$ $L_j = -\sum_{k=1}^V t_{j,k} \log(P_j(k))$ $\text{Loss} = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^{2C} L_j$

မြတ်စွာ

မြတ်စွာ $\text{word2vec} = V$ V **Huffman** $\log V$

Softmax

မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ**Huffman** မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ

- မြတ်စွာ
- မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ

မြတ်စွာ



မြတ်စွာမြတ်စွာ

1. မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ**softmax** $P = \text{softmax}(S)$
2. မြတ်စွာမြတ်စွာ $P = \text{softmax}(S)$ $1 - P$
3. မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ
4. မြတ်စွာမြတ်စွာ

မြတ်စွာ

မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ

မြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာမြတ်စွာ

4

□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□

5

$\theta_1 = \text{atan}(\frac{P_2 - P_1}{T_2 - T_1})$

$\text{sigmoid} \otimes \text{Cross Entropy}$ $\$ P_1 = \sigma(S_1) =$
 $\sigma((\theta_1 h)^T + b_1) = \frac{1}{1+e^{-(\theta_1 h + b_1)^T}} \text{ Loss}_+ = -\log(P_1) = -\log(\frac{1}{1+e^{-(\theta_1 h + b_1)^T}})$ $\$ \text{Loss}_+$

\$\$ f(w) = \frac{[count(w)]^{\frac{3}{4}}}{\sum_{i=1}^{count(i)} index[i]^{\frac{3}{4}}} w^{\frac{3}{4}}

□□□□□□□□□□□□□□□□□□□□\$Sigmoid\$□□□□□□□□□□□□□□□□□□