

혼자 공부하는 머신러닝 + 딥러닝 4-1장

스토리

- 7종류의 생선이 무작위로 들어있는 '럭키백'의 확률표시
- 주어진 데이터: (무게, 길이, 대각선길이, 높이, 두께) 5가지
- 생선 종류: (Bream, Parkki, Perch, Pike, Roach, Smelt, Whitefish) 7가지
- 두 가지 종류 생선(Bream, Smelt) 예측, 이진분류: 로지스틱 회귀
- 두 가지 이상 종류 생선 예측, 다중분류: 소프트맥스 회귀
- `sklearn.linear_model.LogisticRegression()` , `scipy.special.expit` , `scipy.special.softmax`

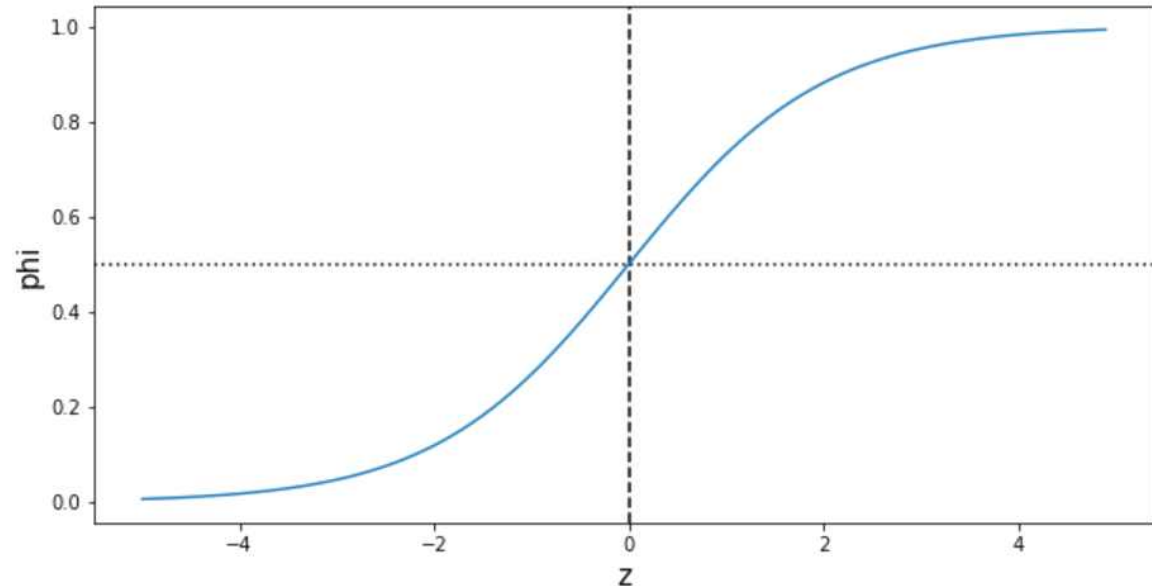
로지스틱 회귀 (이진분류)

‘확률 추정’

$$\hat{p} = h_{\theta}(\mathbf{x}) = \phi(\theta^T \mathbf{x}), \quad \theta^T \mathbf{x} = (b_0 \ b_1 \ \dots \ b_n) \begin{pmatrix} 1 \\ x_1 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = b_0 + b_1 x_1 + \dots + b_n x_n$$

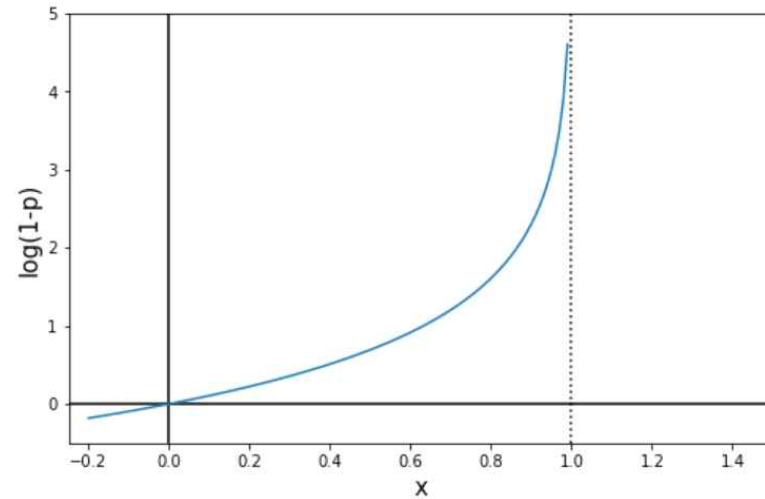
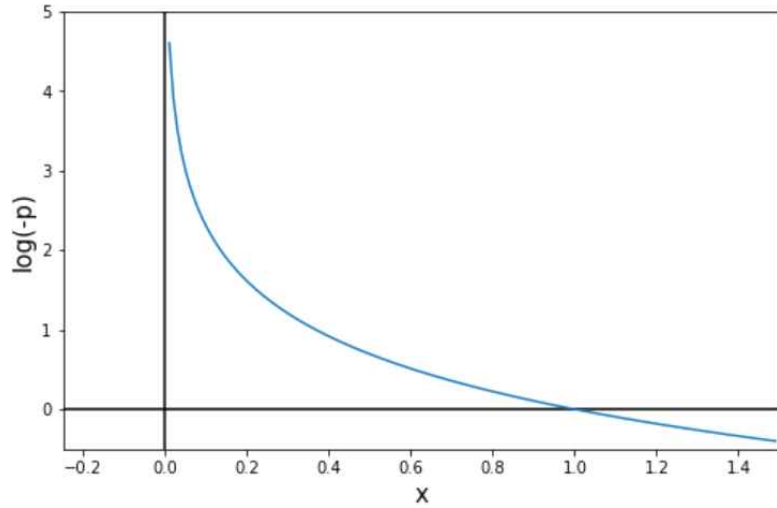
$$\phi(z) = \frac{1}{1 + e^{-z}}$$

$$(-\infty, \infty) \rightarrow (0, 1)$$



비용함수

$$c(\theta) = \begin{cases} -\log(\hat{p}) & (y=1) \\ -\log(1-\hat{p}) & (y=0) \end{cases}$$



손실함수 \rightarrow 각 샘플의 비용함수를 평균

$$J(\theta) = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y_i \log(\hat{p}_i) + (1 - y_i) \log(1 - \hat{p}_i)]$$

최솟값을 계산하는 해(정규방정식) 없음, 적합한 θ 를 찾기 위해 확률적 경사 하강법

소프트맥스 회귀 (다중분류)

각 k 개의 클래스(책 예시에서는 생선 종류 7가지) 에 대한 점수 $s_k(\mathbf{x})$

$s_k(\mathbf{x}) = (\theta_k)^T \cdot \mathbf{x}$ $(b_0 + b_1x_1 + \dots + b_nx_n$ 를 k 개 생성(책 예시에서는 $n=5$ 무게, 길이...))

소프트맥스 함수

$$\hat{p} = \phi(\mathbf{s}(\mathbf{x}))_k = \frac{\exp(s_k(\mathbf{x}))}{\sum_{j=1}^K \exp(s_j(\mathbf{x}))}$$

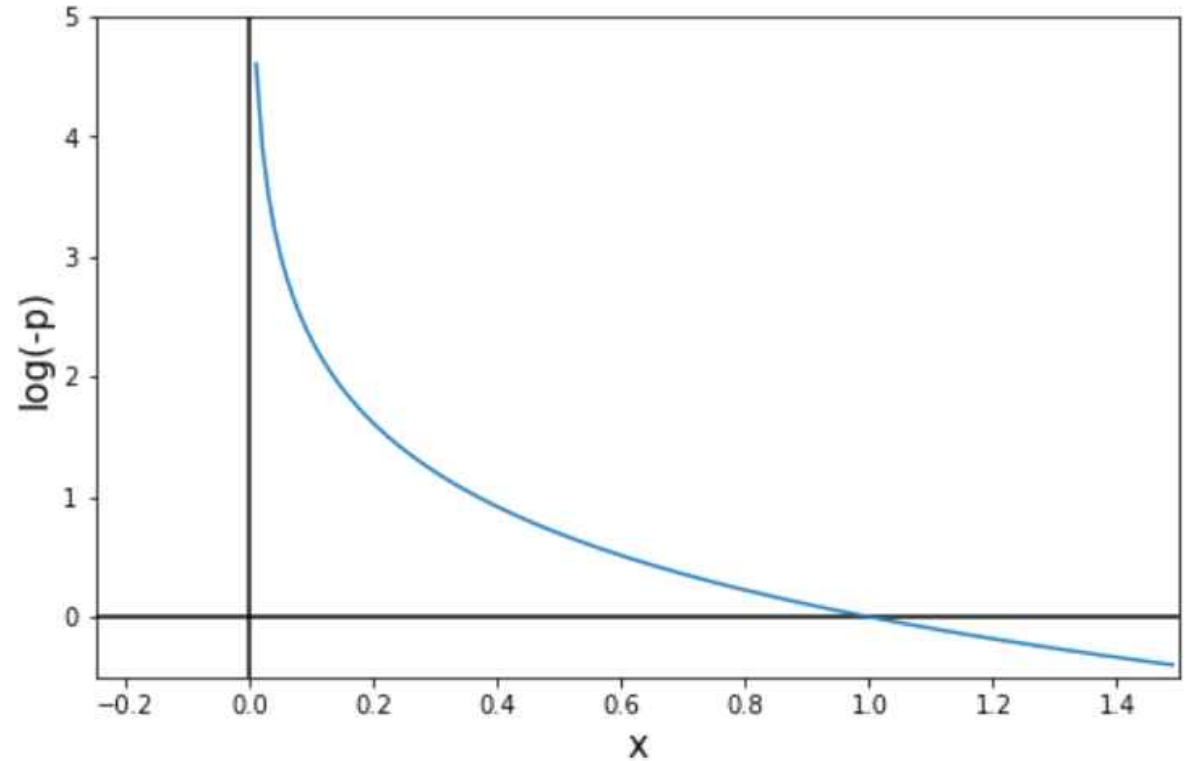
처음 5개 샘플에 대한 확률 출력

```
print(lr.classes_)
proba = lr.predict_proba(test_scaled[:5])
print(np.round(proba, 3))
```

```
['Bream' 'Parkki' 'Perch' 'Pike' 'Roach' 'Smelt' 'Whitefish']
[[0.    0.014 0.841 0.    0.136 0.007 0.003]
 [0.    0.003 0.044 0.    0.007 0.946 0.    ]
 [0.    0.    0.034 0.935 0.015 0.016 0.    ]
 [0.011 0.034 0.306 0.007 0.567 0.    0.076]
 [0.    0.    0.904 0.002 0.089 0.002 0.001]]
```

크로스 엔트로피 비용함수

$$J(\Theta) = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \sum_{k=1}^K y_{i,k} \log(\hat{p}_{i,k})$$



i 번째 샘플에 대한 타깃 클래스가 k 일 때, $y_{i,k} = 1$, 나머지는 0

$K=2$ 이면, 로지스틱 회귀의 비용함수와 같음.

적합한 Θ 찾기 위해 ‘확률적 경사 하강법’

참고 자료

- 박해선, *혼자 공부하는 머신러닝 + 딥러닝* (한빛미디어, 2021), 176-198
- 오헬리앙 제롱, *핸즈온 머신러닝 1판* (한빛미디어, 2018), 188-196