知能システム学特論レポート

(DL2 班) Caffe on Ubuntu 2015 年 6 月 29 日

1 報告者

15344203 有田 裕太 15344206 緒形 裕太 15344209 株丹 亮 12104125 宮本 和

2 進行状況

- 理論研究
- 順伝播型ネットワークについて

3 理論研究

- 3.1 ユニットの出力
- 3.2 活性化関数
- 3.3 多層ネットワーク
- 3.4 出力層の設計と誤差関数

3.4.1 学習の枠組み

順伝播型ネットワークが表現する関数 y(x; w) をネットワークのパラメータ w を変えることで変化させ、望みの関数を与えることを考える.入力 x と望みの出力 d のペアを次のように与える.

$$\{(\boldsymbol{x}_1, d_1), (\boldsymbol{x}_1, d_1), ..., (\boldsymbol{x}_N, d_N)\}\$$
(3.1)

これらのペア (x,d) 1 つ 1 つを訓練サンプル (training samples) といい,その集合を訓練データ (training data) という.ネットワーク w を調整することで訓練データの入出力ペアをできるだけ再現すること学習という.

この場合、ネットワークが表す関数と訓練データとの近さ $(y(x_n; w))$ を誤差関数 (error function) で定義

する. 誤差関数は問題の種別や活性化関数によって異なる. 表に問題の種別ごとの活性化関数と誤差関数の一覧を示す.

	問題の種別	出力層の活性化関数	誤差関数
	回帰	正接双曲線関数や恒等写像	二乗誤差 式
	二値分類	ロジスティック関数	式
	多クラス分類	ソフトマックス関数	交差エントロピー 式

Tab.1 問題の種別ごとの活性化関数と誤差関数

3.4.2 回帰

回帰 (regression) とは出力連続値をとる関数を対象に訓練データを良く再現する関数を求めることをいう. 回帰では活性化関数に正接双曲線関数や恒等写像を用い、評価関数は次式が良く用いられる.

$$E(\mathbf{w}) = \frac{1}{2} \sum_{n=1}^{N} ||\mathbf{d}_n - \mathbf{y}(\mathbf{x}_n; \mathbf{w})||^2$$
(3.2)

3.5 二值分類

二値分類では入力 x に応じて 2 種類に区別する問題を考える。すなわち, $d \in \{0,1\}$ とする。このとき,活性化関数はロジスティック関数 $y=1/(1+\exp(-u))$ とし,誤差関数は次式で与える。

$$E(\mathbf{w}) = -\sum_{n=1}^{N} [d_n \log y(\mathbf{x}_n; \mathbf{w} + (1 - d_n) \log\{1 - y(\mathbf{x}_n; \mathbf{w})\})]$$
(3.3)

4 今後の課題

- 理論研究を進める.
- Caffe を使いこなす