1NNは	からら	学習する
⇒どの	ような	を入力したら良いのか?

訓練データとテストデータ

■NNの学習

Iter. 0 ・訓練データを入力し出力を計算する

$$X \Longrightarrow W(0) \Longrightarrow Y(0) \quad e[T-Y(0)]$$

1

Iter. 1~k ・訓練データを入力し が小さくなるように を調整する

$$X \Longrightarrow \boxed{W(1)} \Longrightarrow Y(1) \quad e \left[T - Y(1)\right]$$

•

•

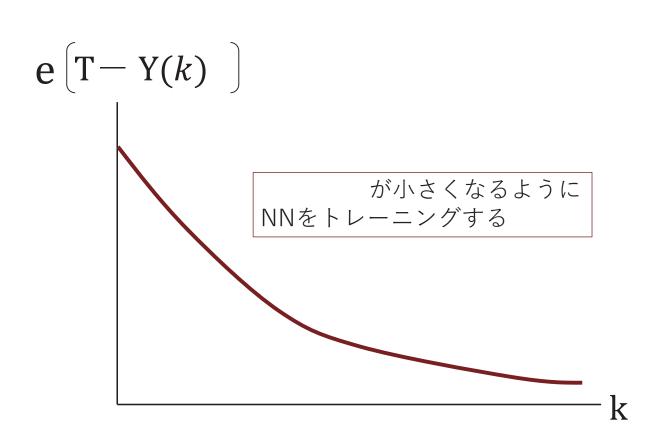
•

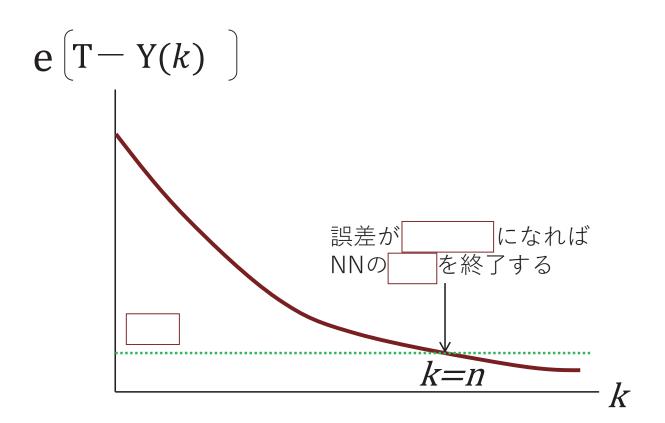
$$X \Longrightarrow W(k) \Longrightarrow Y(k) \quad e \left(T - Y(k)\right)$$

3

損失関数

P87





訓練データとテストデータ

NNの訓練がk=nで終了 ⇒ が得られた

$$W^* = W(n)$$

■NNのテスト

とは異なるデータを使いNNの る

$$X' \implies W^* \implies Y'$$

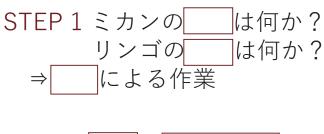
6

5

NNの進化 P86

■20世紀:人間とNNの共同作業

例題:ミカンとリンゴをNNで選別する





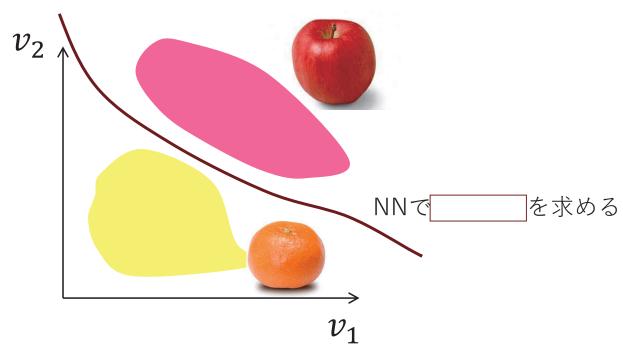


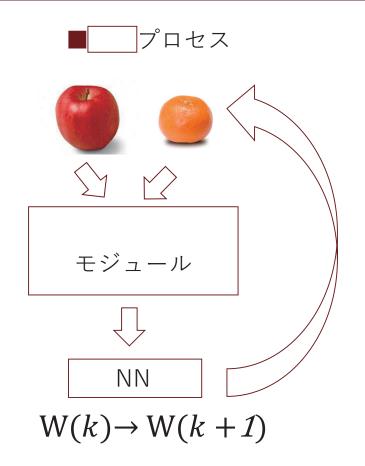
7

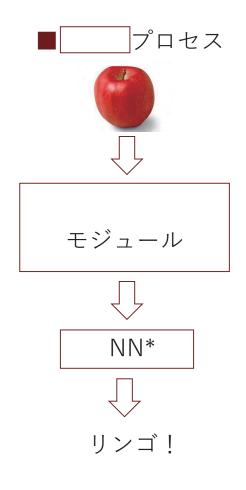
### NNの進化

P86

#### ■特徴ベクトル空間







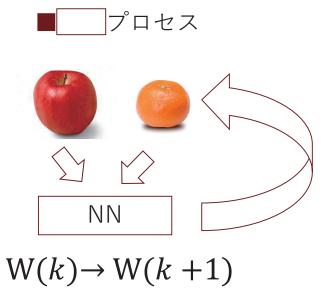
9

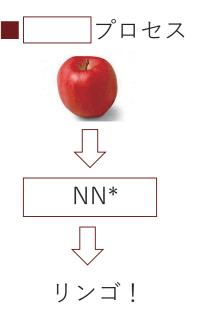
NNの進化

P86

■21世紀:人間が関与しない の作業

例題:ミカンとリンゴをNNで選別する





■入力m個 ⇒ m次元ベクトル

$$X^T = ($$

■出力n個 ⇒ n次元ベクトル

$$Y^{T} = ($$

■kイタレーション目の重み行列のアップデート

$$W(k) = W(k-1) + \square$$

11

## NNトレーニングの詳細

■kイタレーション目の

$$E(k) = e($$

■NN の判定

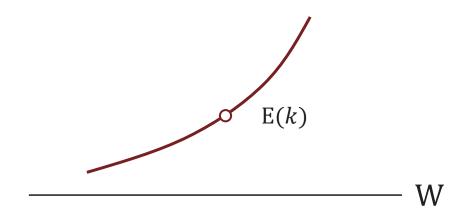
$$\mathbf{E}(k) \leq \mathbf{E}_t \quad \forall \mathbf{v} - \exists \mathbf{v} \neq \mathbf{v}$$

$$\mathbf{W}^* = \mathbf{W}(k)$$

$$E(k) > E_t \vdash \nu - = \nu \not = \square$$

をNNに入力する

# 

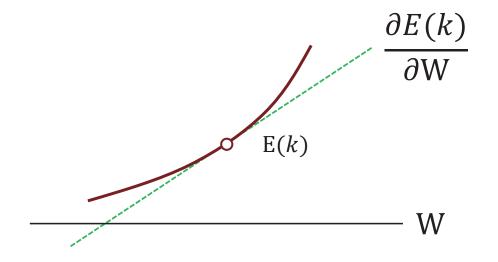


13

# 重みのアップデート

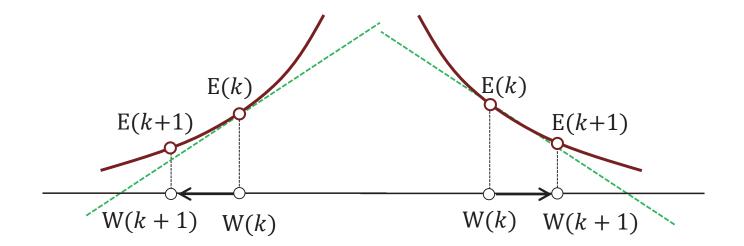
 学習誤差が小さくなるように
 をアップデートする

 を基にすれば
 が小さくなる



に重みを動かせば

が小さくなる!



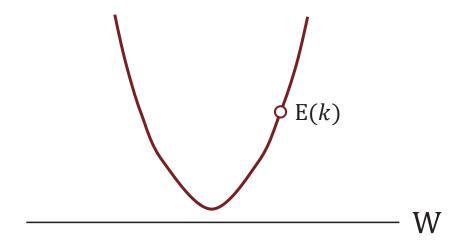
$$W(k+1) = W(k) - \qquad \qquad \eta > 0$$

15

# 損失関数 2乗和誤差

P88

$$E(k) = e[T - Y(k)] = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} ($$

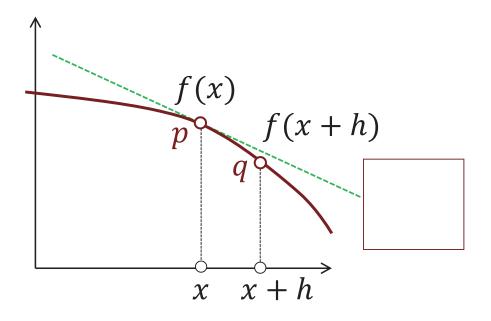


$$E(k) = e[T - Y(k)] = -\sum_{i=1}^{n}$$

17

微分

P97



$$\frac{df(x)}{dx} = \lim_{h \to 0} \frac{1}{h}$$