chapter 5 性能解析

2021/6/16

- プレイヤーはt期ごとに実行可能なアクション集合に含まれる 1つのアクション $\theta^{(t)} \in K$ を選択
- ullet コスト関数 $f^{(t)}$ によりアクション $heta^{(t)}$ に対するコスト $f^{(t)}(heta^{(t)})$ が定まる
- プレイヤーは戦略に基づいてアクションを決定する

- ullet プレイヤーはどのように戦略を選んで合計コスト $\Sigma f^{(t)}(heta^{(t)})$ を最小化するか
- ullet そもそもコスト関数 $f^{(t)}$ がわからない場合でも最小化できるか
- ここで戦略のリグレットを導入する

定義(戦略のリグレット)

ある戦略Aに基づくアクションの合計コストと最適戦略 θ^* による合計コストの差を戦略AのリグレットRegret(A)と定義する。

$$Regret(A) = \Sigma_{t=1}^T f^{(t)}(\theta^{(t)}) - \Sigma_{t=1}^T f^{(t)}(\theta^*)$$

リグレット解析の意味付け

- ullet Regret(A)がTについての線形な関数ならばコスト差は縮まらない
- Regret(A)がTについての線形な関数より小さければ、コストの差は0に近づいていく
- このとき、その戦略Aが達成するコストは最適戦略の コストに限りなく近づいていく

オンライン学習におけるリグレット解析

- 学習データ $(\pmb{x}^{(t)},y^{(t)})$ が与えられたときの オンライン学習器のパラメータ $\pmb{\theta}^{(t)}\in\mathbb{R}^m$ をアクションとする
- 損失関数 $f^{(t)} = ({m x}^{(t)}, y^{(t)}, {m heta})$ をコスト関数とする
- この場合、最適戦略はすべての学習データに対するコスト関数を 最小にするアクションを選ぶ戦略となる

Follow the Leader

● 単純な戦略として、これまでの合計コストを最小にするような アクションを選ぶものを考える

$${\boldsymbol{\theta}}^{(1)} = \mathop{\arg\min}_{{\boldsymbol{\theta}} \in K} \Sigma_{i=1}^{t-1} f^{(t)}({\boldsymbol{\theta}})$$

• この戦略のことをFollow the Leader(FTL)という

Follow the Reader

- FTLではうまくいかないケースがある
- アクション $\theta \in [-1,1]$ 、コスト関数 $f^{(t)}(\theta) = (1/2)(-1)^t \theta$ を考える
- このとき、アクションは $\theta^{(1)}=0, \theta^{(2)}=-1, \theta^{(2)}=1, \dots$ と最初を除き-1と1を行き来する
- コスト関数は $f^{(1)}(\theta^{(1)})=0, f^{(2)}(\theta^{(2)})=1/2, f^{(3)}(\theta^{(3)})=1/2, \dots$ と最初を除き1/2となる

Follow the Leader

- \bullet 一方、最適戦略は $\theta = 0$ であり、合計コストは0
- よって、この場合のFTLのリグレットはTに対して線形な関数で 最適戦略に近づくことはない
- FTLの拡張を考える必要がある

Regularized Follow the Reader

Regularized Follow the Reader(RFTL)

$${\pmb{\theta}}^{(1)} = \mathop{\arg\min}_{{\pmb{\theta}} \in K} \eta \Sigma_{i=1}^{t-1} f^{(t)}({\pmb{\theta}}) + R({\pmb{\theta}})$$

- $R(\boldsymbol{\theta})$ は凸な正則化関数、 $\eta \geq 0$ は正則化の程度を定めるパラメータ
- 最初のアクションを定めるとき、コスト関数が提示されていないので 正則化項のみで定める

$${\boldsymbol{\theta}}^{(1)} = \mathop{\arg\min}_{{\boldsymbol{\theta}} \in K} R({\boldsymbol{\theta}})$$

Regularized Follow the Reader

• RFTLのリグレットを導入するために補題と定義を導入する

補題

任意のベクトル $\mathbf{u} \in K$ について、次が成り立つ。

$$\Sigma \boldsymbol{f}^{(t)T}(\boldsymbol{\theta}^{(t)} - \boldsymbol{u}) \leq \Sigma \boldsymbol{f}^{(t)T}(\boldsymbol{\theta}^{(t)} - \boldsymbol{\theta}^{t+1}) + \frac{1}{\eta} (R(\boldsymbol{u}) - R(\boldsymbol{\theta}^{(1)})) \tag{1}$$