Linear Quiz Blending

u++ (@upura0) May 23, 2019

コンペ解法の論文

The BigChaos Solution to the Netflix Grand Prize

Andreas Töscher and Michael Jahrer

commendo research & consulting
Neuer Weg 23, A-8580 Köflach, Austria
{andreas.toescher,michael.jahrer}@commendo.at

Robert M. Bell*

AT&T Labs - Research Florham Park, NJ

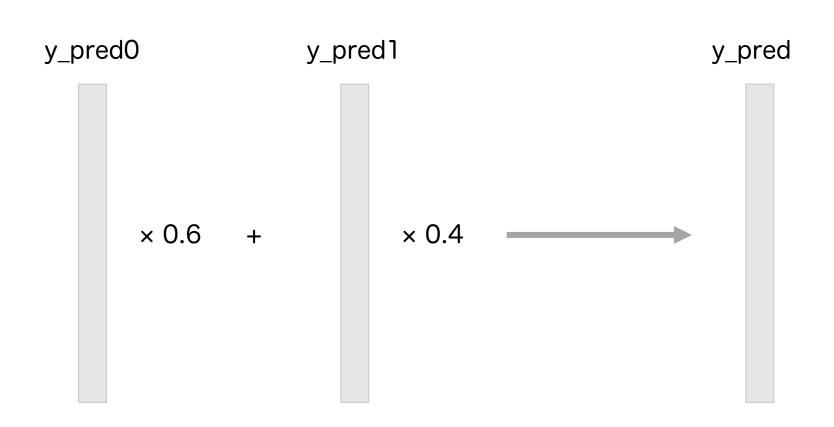
September 5, 2009

https://www.netflixprize.com/assets/GrandPrize2009_BPC_BigChaos.pdf

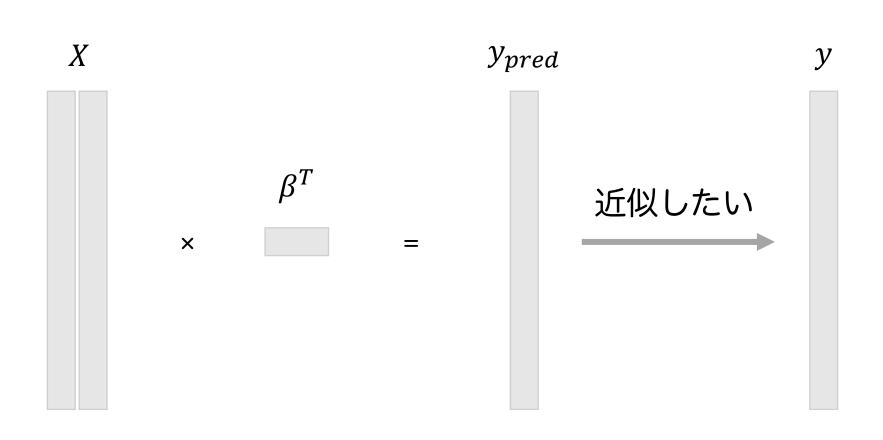
Linear Quiz Blending の概要

- ・public LBの情報を用いて、優れたensembleの 重みを近似計算する
- ・評価指標が最小二乗誤差の場合に利用できる

良い予測値の混ぜ方?



定式化 (良い β を知りたい)



もしyが分かっていたら?

- $X\beta^T$ がyに最も近似する β を知りたい
- $\frac{1}{2}(X\beta^T y)^2$ が最小となる β を計算したい
- β で偏微分して(=0)と置くことで以下を得る

$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} (X^T y)$$

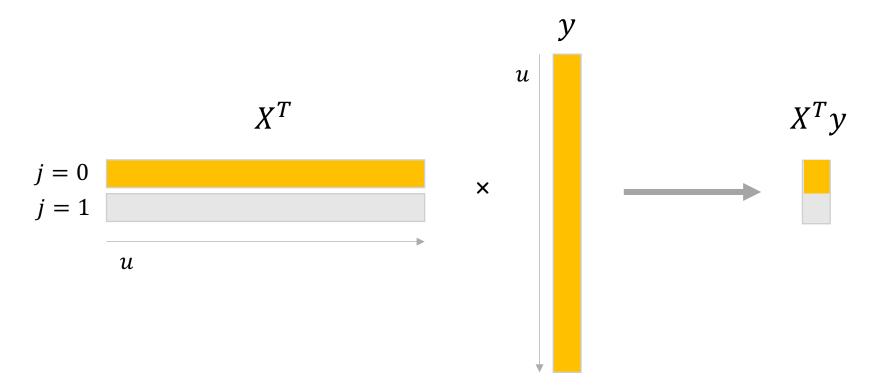
実際yは分からない、けれど

$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} (X^T y)$$

$$\begin{array}{c|c} y \\ X^T \\ \times \end{array}$$

$X^T y$ のj番目の要素を考える

$$x_{j,0}y_0 + x_{j,1}y_1 + \dots + x_{j,n-1}y_{n-1} = \sum_{u} x_{ju}y_u$$



式変形

$$\sum_{u} x_{ju} y_{u} = \frac{1}{2} \left[\sum_{u} y_{u}^{2} + \sum_{u} x_{ju}^{2} - \sum_{u} (y_{u} - x_{ju})^{2} \right]$$

第1項

$$\sum_{u} x_{ju} y_{u} = \frac{1}{2} \left[\sum_{u} y_{u}^{2} + \sum_{u} x_{ju}^{2} - \sum_{u} (y_{u} - x_{ju})^{2} \right]$$

- 全ての値を0で提出した際の最小二乗誤差
- public LBのスコアで近似

第2項

$$\sum_{u} x_{ju} y_{u} = \frac{1}{2} \left[\sum_{u} y_{u}^{2} + \sum_{u} x_{ju}^{2} - \sum_{u} (y_{u} - x_{ju})^{2} \right]$$

・Xは計算可能

第3項

$$\sum_{u} x_{ju} y_{u} = \frac{1}{2} \left[\sum_{u} y_{u}^{2} + \sum_{u} x_{ju}^{2} - \sum_{u} (y_{u} - x_{ju})^{2} \right]$$

- 最小二乗誤差
- public LBのスコアで近似

整理すると

- $\sum_{u} x_{ju} y_{u} = \frac{1}{2} \left[\sum_{u} y_{u}^{2} + \sum_{u} x_{ju}^{2} \sum_{u} (y_{u} x_{ju})^{2} \right]$ は 近似計算できる
- よって X^Ty が分かる
- すなわち $\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} (X^T y)$ が分かる

まとめ

- Linear Quiz Blending を解説した
- ・public LBの情報を用いて、優れたensembleの重み を近似計算する
- ・評価指標が最小二乗誤差の場合に利用できる
- ・必要な情報は
 - 1. 複数の(予測値, public LBのスコア)のペア
 - 2. 全て0で提出した際のpublic LBのスコア