

A Score Estimation Model at J1 League

上智大学大学院 長峯洸弥 Sophia University, Koya Nagamine

内容

1. <u>データ分析コンペティションの案件</u> コンペティションの特徴

2. モデルの概要

- 1. フィーチャーエンジニアリング
- 2. モデルエンジニアリング

Competition

J1の過去の試合データから得点予測

評価指標

- 1. J1最終節の全18チームの得点を予測
- 2. その予測値に対する*RMSE*

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2}$$

$$N: 全予測対象数$$

$$y_i: 実測値$$

$$\hat{y}_i: 予測値$$

データセット

2014年:全306試合

2015年: 最終節及びその前節を除いた288試合

計594試合

データセット

<u>得点データ</u>:594サンプル

試合ID	HチームID	AチームID	H得点	A得点
01	12345	87654	1	2
02	5345	234535	1	0
			//	

試合ID	チームID	選手ID	アクション
01	12345	236776	シュート
01	87567	23453	PK

<u>選手データ</u>: 21380サンプル

試合ID	チームID	選手ID	Pos.	CBP
01	12345	987654	GK	0.3
01	12345	934567	LSB	0.5

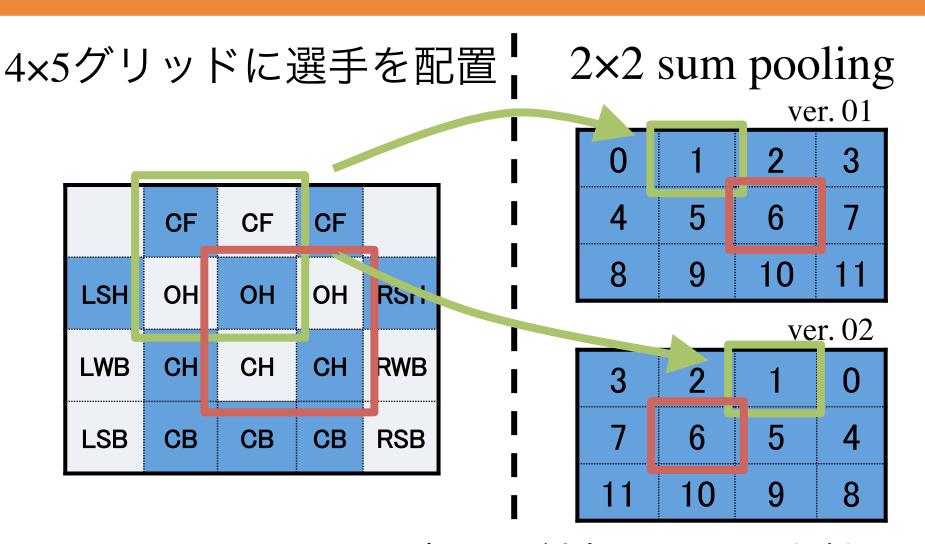
CBP(Chance Building Point)

主要なプレーの評価指標

シュートCBP・パスCBP・クロス CBP・ドリブルCBP・攻撃CBP・ 守備CBP・セーブCBPの計7種類 のCBP値が与えられている

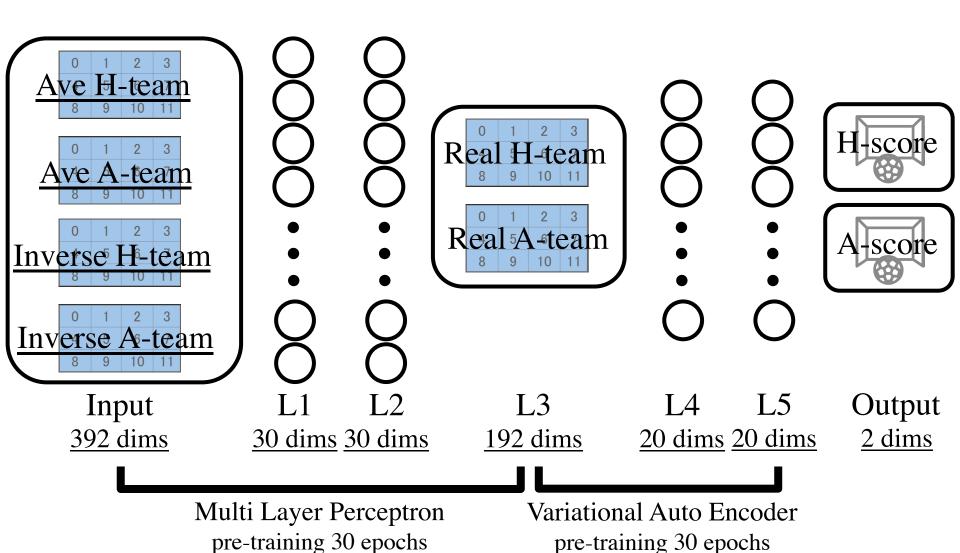
Modeling

フォーメーションの利用

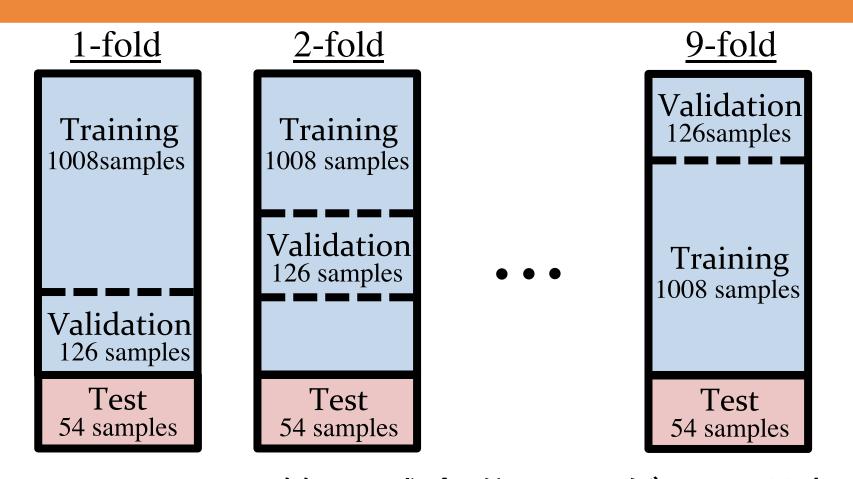


1. <u>フォーメションの違いを付与</u> 2. <u>データ拡張</u>

Deep Neural Networkモデル



交差検定



Validation: 7節63試合分ランダムに選択

Test : 各シーズン最終節3節27試合