## 進捗報告

# 1 今週行ったこと

- 研究発表会資料のために多値分類タスクの結果等の取りまとめを行った。
- 多値分類タスクに取り組んだ. 全ラベルが 0 であるデータが全体の約 4 割を占めるが, 立っているラベルを正しく予測することを目標とする為に今回はこれらのデータを取り除いた上で実験をした.

# 2 要素技術

#### 2.1 BERT

3

BERT-[1] は

## 4 データセット

#### 4.1 評判分析用チェックデータ

実験 1 では日本語レビュー文章とそれぞれの文章 のラベルが与えられたデータを用いた. ラベルは, レビュー文章がネガティブなら 0, レビュー文章がポジティブなら 1 として与えられている. 総データ数は 6000 であった.

# 4.2 楽天トラベルレビュー: アスペクト センチメントタグ付きコーパス

実験 2 では日本語レビュー文章とそれぞれの文章 のラベルが 12 個与えられたデータを用いた. 総データ数は 76624 で, そのうち全ラベルが 0 であるデータは 28255 であり, 今回はこれらを除くことで少なくとも 1 つのラベルが立っているデータのみを用いた. その結果として総データ数は 48369 となった.

## 5 実験

本研究では 2 値分類で日本語文章データのポジネガタスクを解き、制度評価を行った.実験 1 では評判分析用チェックデータを用いた 2 値分類を行った.BERT モデルの末尾にネガポジ分類のための全結合層を追加し、出力として 2 クラス分類 [ ネガティブ( 0 ) or ポジティブ( 1 ) ] を出力するモデルを用いた.クラス分類には入力した文章データの 1 単語目[ CLS ] の特徴量を利用した.また,BERTLayer の最終層と全結合層のみ fine-tuning を行った.

## 5.1 実験1

実験 1 では評判分析用チェックデータを用いた 2 値分類をした. BERT の最大入力長は 512 トークンなのでそれを超える文章データは取り除いた. 表 1 に該当するデータを取り除いた後の実験に用いたデータの内訳を示す. 表 2 にそれぞれのデータに含まれるポジティブラベル数とネガティブラベル数を示す. 表 3 に実験時のパラメータについて示す.

表 1: 2 値分類に用いたデータの内訳

総データ数	訓練データ数	テストデータ数
5638	4511	1127

表 2: ポジティブ, またはネガティブのラベルが付与 されているデータの数

	ポジティブ数	ネガティブ数
訓練データ	2350	2161
テストデータ	573	554

クラス分類には文章データの 1 単語目 [ CLS ] の特徴量を識別器の入力として用いた. 上記の訓練データを用いて 5 分割検証を行い, 5 個のモデルを作成した. 表 4 にそれぞれのモデルごとの正解率を示す. また, 表 5 には 5 個の中で最も正解率の高かったモデルを用いて表 1 のテストデータでの正答率, 再現率, F1 値, を求めた結果を示す. そして, 表

表 3: 2 値分類タスクに用いたパラメータ

値	パラメータ
入力層の次元数	768
出力層の次元数	2
バッチサイズ	32
最適化関数	Adam
損失関数	CrossEntropyLoss

6には5個の中で最も正解率の高かったモデルとテストデータを用いた実験におけるコンフュージョンマトリクスを示す。そして、5分割検証を行って正解率の高いモデルを得ることがどれほど有効なのかを調べるために交差検証を行わず、表1の訓練データをそのまま学習させ、テストデータを用いて実験を行った。表7に交差検証を行わず、訓練データをそのまま学習した場合の正答率、再現率、F1値を示す。表8には交差検証を行わず、訓練データをそのまま学習した場合のコンフュージョンマトリクスを示す。最後に、表9には交差検証時にテストデータを用いた実験における予測を間違えたデータの具体例を示す。図1と図2を比較すると、交差検証を行って正解率の高かったモデルを用いる方がより正しくデータを分類できていることがわかる。

表 4: 2 値分類タスクにおける 5 分割交差検証での 正解率

0.8208	0.8554	0.8642	0.8483	0.8669

表 5: 最も正解率の高かったモデルを用いたテスト データでの正解率, 再現率, F1 値

正解率	再現率	F1 値
0.8669	0.8865	0.8713

表 7: 訓練データをそのまま用いた場合でのコン フュージョンマトリクス

		予測の分	分類結果
		ポジティブ	ネガティブ
実際の分類結果	ポジティブ	469	85
	ネガティブ	65	508

表 6: 交差検証を行わい場合のテストデータでの正 解率, 再現率, F1 値

正解率	再現率	F1 値
0.8279	0.9058	0.8425

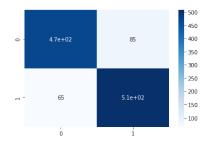


図 1: 5 分割検証を行った場合のコンフュージョンマトリクス

表 8: 訓練データをそのまま用いた場合でのコンフュージョンマトリクス

		予測の分	<b></b> 類結果
		ポジティブ	ネガティブ
実際の分類結果	ポジティブ	414	140
	ネガティブ	54	519

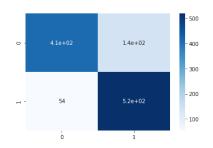


図 2: 訓練データをそのまま用いた場合でのコンフュージョンマトリクス

#### 5.2 実験2

実験2では楽天トラベルレビュー:アスペクトセンチメントタグ付きコーパスを用いた多値分類をした.表10に実験で用いたデータの内訳を示す.また,表11に実験で用いたパラメータを示す.クラス分類には文章データの1単語目[CLS]の特徴量を識別器の入力として用いた.表10の通りにデータを分割し,訓練データで学習しテストデータでの予測ラベルと正答率を求めた.ラベルが1であること

テキスト	ラベル	予測ラベル
朝夕に富士山が見えてこそ、の料金だと思いました。見えなければ、高すぎます。		
宿からの回答: この度は当館をご利用頂き誠に有難うございました。富士山をご覧になれず大変残念でございました。	0	1
富士山をご覧になれなくともお客様にご満足頂ける旅館を目指し	U	1
努力して参りたいと思います。どうぞまたのお越しをお待ち申し上げます.		
金沢駅裏で立地は最高です。ホテル内もきれいでフロントも好感がもてます。		
部屋の設備は普通レベルで価格相応だと思います。これまでに経験したことがなかったのですが、		
ベッドの堅さと枕の具合が悪くたびたび目を覚まし、2泊とも熟睡できませんでした。	0	1
結婚式で利用しましたが、スタッフの方が優しく、安心して結婚式を任せる事ができました。		
式を予約してから式までホテルのフィットネスクラブが無料で使えるので、		
結婚式を予定している人は早めに予約して長く利用するとお得かも!?	1	0
食事等では何度も利用していましたので、使い勝手の良い立地はよく知っていました。		
宿泊はすごく高いだろうと思っていたら意外と手頃なプランがあるのですね。		
新宿西口方面のシティホテルは駅から遠いものが多いなか、ここは駅から徒歩でも苦にならない距離なのでいいですね。		
地下街もありますし。さすがに古い感じはしますが、サービスも悪くないし、チャラチャラしていない老舗ホテルの貫禄があります。	1	0

を比較的高い精度で予測できているのはこの表を見る限りでは、夕食 po, 風呂 po, サービス po, 立地 po, 部屋 po である. .

表 10: 多値分類タスクに用いたデータの内訳

総データ数	訓練データ数	テストデータ数
1200	960	240

表 11: 多値分類タスクに用いたパラメータ

パラメータ
768
12
12
Adam
BCEWithLogitsLoss

表 10 の総データを用いて 5 分割検証を行い, 5 個のモデルを作成した.表に各モデルでの正解率を示す.ただし,ここでの正解率とは各クラスの正解率の平均値としている.また,図 3 に最も正解率の高いモデルにおける損失の推移を示す.

表 12: 多値分類タスクにおける 5 分割交差検証での 正解率

0.8979	0.8983	0.9035	0.9031	0.8955	

図3からは各エポックごとに学習雨が進んでいる 様子が確認できる.表12で示した最も正解率の高い モデルを用いて表10で示したテストデータに対し

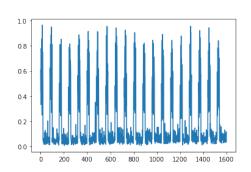


図 3: 表 12 の 3 つ目のモデルの損失の推移

て実験をした. そして図 4 に得られた予測データと 正解データにおいて, 各データにおける立っている ラベル数の分布を比較したものを示す. また, この 予測データにおける全ラベルが正解したものは 78 個であった.

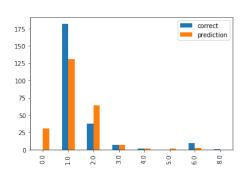


図 4: 予測データと正解データの各データにおける立っているラベル数の分布

図 4 からわかる通り, 全ラベルが 0 となっている 予測データが約 25 個含まれている. 今回の実験を するにあたって, 全ラベルが 0 となっているデータ を取り除いたため、この様な予測データは適切ではないと考えた。そのため、全ラベルが0となる予測データに関しては、各出力を0か1かに丸める際に、少なくとも1つのラベルが立つようにする処理を行った。図5に先ほどの処理を行った予測データと正解したデータの各データにおける立っているラベル数の分布を示す。

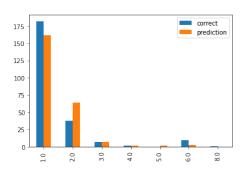


図 5: 特定の処理を加えた予測データと正解データ の各データにおける立っているラベル数の分布

以降では図 5 に示した予測データを適切な予測データとして用いることとする。表に予測データの各ラベルの 1 の個数と正解データの各ラベルの 1 の個数を示す。この予測データのうち、全ラベルが正解したものは 85 個であった。全ラベルが 0 とならないようにした為、予測が正解したデータ数が増えたと考えられる。図 6 にこの予測データの各ラベルにおける立っているラベル数の分布を示す。また、表 14 に予測データにおける各ラベルでの正解率、適合率、再現率、F 1 値を示す。表 15 に予測ラベルの正誤の分類及び正答率と再現率を示す。また、表 16 には予測が正解した具体例を示す。そして、表 17 には予測を間違えたデータの具体例を示す

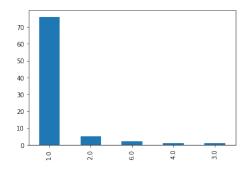


図 6: 特定の処理を加えた予測データと正解データの各データにおける立っているラベル数の分布

# 参考文献

 Jacob Devlin, Ming-Wei Chang, Kenton Lee, and Kristina Toutanova. Bert: Pre-training of deep bidirectional transformers for language understanding. arXiv preprint arXiv:1810.04805, 2018.

### 表 13: 予測データの各ラベルの 1 の個数と正解データの各ラベルの 1 の個数

	夕食 po	夕食 ne	風呂 po	風呂 ne	サービス po	サービス ne	立地 po	立地 ne	設備 po	設備 ne	部屋 po	部屋 ne
予測データ	62	6	26	3	66	35	41	1	29	25	37	16
正解データ	44	8	37	11	74	37	27	3	38	26	41	9

### 表 14: 予測データにおける各ラベルでの正解率, 適合率, 再現率, F 1 値

	夕食 po	夕食 ne	風呂 po	風呂 ne	サービス po	サービス ne	立地 po	立地 ne	設備 po	設備 ne	部屋 po	部屋 ne
正解率	0.8583	0.9583	0.9125	0.9583	0.8167	0.8333	0.8750	0.9833	0.8125	0.8792	0.9083	0.9208
適合率	0.8673	0.9828	0.9754	0.9956	0.8916	0.9064	0.8967	0.9958	0.9109	0.9346	0.9548	0.9437
再現率	0.9551	0.9744	0.9252	0.9620	0.8506	0.8976	0.9598	0.9874	0.8720	0.9302	0.9360	0.9732
F 1 値	0.9091	0.9785	0.9496	0.9785	0.8706	0.9020	0.9272	0.9916	0.8910	0.9324	0.9453	0.9582

### 表 15: 多値分類の予測ラベルの分類

	夕食 po	夕食 ne	風呂 po	風呂 ne	サービス po	サービス ne	立地 po	立地 ne	設備 po	設備 ne	部屋 po	部屋 ne
1を1と当てた	36	2	21	2	48	16	19	0	11	11	28	3
0を0と当てた	170	228	198	228	148	184	191	236	184	200	190	218
1を0と間違えた	8	6	16	9	26	21	8	3	27	15	13	6
0を1と間違えた	26	5	32	1	18	19	22	1	18	1	9	13

#### 表 16: 予測が正解したデータの具体例

テキスト	夕食 po	夕食 ne	風呂 po	風呂 ne	サービス po	サービスne	立地 po	立地 ne	設備 po	設備 ne	部屋 po	部屋 ne
全体的には良かったと思います.	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0
チェックアウトもただ鍵を返すだけなのに並ばな												
ければならず、朝の貴重な時間が無駄になるだけ.	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
夕食は大変美味しかったです.	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
近くにコンビニや居酒屋もあり、徒歩で行ける距												
離です.	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
お部屋は、清潔で綺麗なのでゆっくり過ごすこと												
が出来ました.	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0

### 表 17: 予測を間違えたデータの具体例 (カッコ内は正解ラベルを示している.)

ZIII I MCIAL	, , , ,		- / \ 111	12.1		0.11./11		. , ,		· /		
テキスト	夕食 po	夕食 ne	風呂 po	風呂 ne	サービス po	サービス ne	立地 po	立地 ne	設備 po	設備 ne	部屋 po	部屋 ne
立地がかなり歓楽街にあることもあり、外にでる												
ときにわざわざ鍵を預けないといけない	0	0	0	0	0	0	1(0)	0(1)	0	0	0	0
2日目は3日目の朝に気付いたのですが、室内電話												
の受話器が外されたままで、清掃の後のシェックが												
行き届いてないと印象が残りました。.	0	0	0	0	0	0(1)	0	0	0	0	0	1
全体的に大満足ですので、また東京に行くときはお												
世話になります.	1	0	1	0	1	0	0(1)	0	1	0	0(1)	0
売りのはずの客室露天風呂を、もう少し清潔に気持												
ちの良いものにして頂ければ最高です.	0	0	1(0)	1	0(1)	0	0	0	0	0	0	0
子供はプレゼントにとても喜んでいました.	1(0)	0	0	0	1	0	1(0)	0	1(0)	0	0	0
丁供はノレセントにとしも暑んでいました.	1(0)	U	0	U	l	U	1(0)	U	1(0)	U	0	U