データサイエンス概論 第一回レポート

201821636 村松 直哉

平成 30 年 11 月 19 日

このレポートにはアダルトな項目を含んでいます. 18 歳未満の方は読まないでください.

1 データセット

本レポートでは、Sexualitics* 1 の xHamster* 2 に関するデータセット* 3 を利用する。 データセットの構造を表**??**に示す。ただし表が大きくなりすぎるため、一部を省略している。

 $^{^{*1}}$ http://sexualitics.github.io/

^{*2} https://xhamster.com/

 $^{^{*3}}$ http://pornstudies.sexualitics.org/data/xhamster.csv.tar.gz

表 1 xHamster データセット

jd	upload_date	title	channels	description	$\operatorname{nb_views}$	${\rm nb_votes}$	nb_comments	runtime	uploader
378466	2010 - 06 - 29	girl riding black cock	['BBW', (省略)]	(省略)	17262	65	11	120	(省略)
478576	2010-11-07	masturbation	['Masturbation']	(省略)	953	33	NA	15	(省略)
287146	2010-02-12	sexy horny booty dance	['Babes', (省略)]	(省略)	0909	11	3	163	(省略)
1583074	2012-11-18	its rather big	['Amateur', (省略)]	NA	64413	55	4	146	(省略)
1246688	2012-06-01	dildo	['Men']	NA	247	1	NA	51	(省略)
1450532	2012-09-14	tribute to me	['Men']	(省略)	428	18	128	146	(省略)
1450531	2012-09-14	(省略)	['Men']	NA	199	\vdash	1	57	(省略)
1450537	2012-09-14	(省略)	['Double Penetration', (省略)]	NA	33481	194	14	1137	(省略)
1450536	2012-09-14	x036	['BDSM', (省略)]	Part $3/3$	104039	72	7	619	(省略)
1450535	2012 - 09 - 14	boy and mature woman part1	['Matures', (省略)]	NA	400167	171	3	240	(省略)
1450534	2012-09-12	(省略)	['Amateur', (省略)]	(省略)	39276	37	4	780	(省略)
968454	2011-12-22	(省略)	['Brunettes', (省略)]	NA	20864	40	3	404	(省略)
1246681	2012-06-01	amante tetona 01	['Amateur', (省略)]	Amateur	8921	16	1	127	(省略)
1246682	2012-06-01	british slut victoria	['Amateur', (省略)]	NA	180901	125	14	1505	(省略)
968457	2011-12-22	my cock	['Men']	my cock	898	ಬ	3	173	(省略)
968450	2011-12-22	masturbation in black dress	['Men']	(省略)	845	4	4	362	(省略)
968451	2011-12-22	cuckold cleans it up 2	['Amateur', (省略)]	(省略)	353342	497	48	747	(省略)
778288	2011-07-29	(省略)	['Amateur', (省略)]	(省略)	310578	269	24	1059	(省略)
1246687	2012-05-30	school time orgy	['Big Boobs', (省略)]	(省略)	50202	74	∞	185	(省略)
608826	2011-12-31	sexy gir	['Hardcore']	NA	1234	16	5	284	(省略)
978802	2012-01-03	denise young bbw threesomes	['BBW', (省略)]	bbw porno	63186	150	16	1090	(省略)
908826	2012-01-03	blonde with pigtails fucking 2	['Amateur', (省略)]	NA	3775	∞	1	199	(省略)
978807	2011-12-31	up bra	['Amateur', (省略)]	NA	337309	182	∞	96	(省略)
1698377	2013-01-21	strokin i	['Men']	BBC	87	П	1	23	(省略)
1698375	2013-01-21	amateur cellphone sex	['Amateur', 'Hardcore']	NA	6954	18	2	174	(省略)
			中						
89377	2008-12-06	fisting	['Amateur']	NA	122575	206	3	289	NA

2 重回帰分析

2.1 利用したデータ

今回の分析では、説明変数として「nb_views (その動画の視聴回数)」,「nb_comments (動画に対して投稿 されたコメント数)」,「runtime (動画の時間(秒))」を利用した.目的変数として「nb_votes (動画の平均評 価値)」を利用した.この値は、動画に対して1ユーザーにつき、良かったか悪かったかどちらかを投票でき る. nb_votes は、良かった時を 1、悪かった時を -1 として、全投票の合計値である.

データ数はそれぞれ 786121 個ある.

2.2 重回帰分析結果

重回帰分析に用いたプログラムのソースコードを??に示す. プログラミング言語は Python を利用した. 各要素が nb_votes に与える影響を詳しく知りたかったため、説明変数はすべて標準化している.

ソースコード 1 重回帰分析のプログラム

```
1 import os
2 import numpy as np
3 import pandas as pd
 4 import matplotlib.pyplot as plt
5 | %matplotlib inline
   DATASET_DIR = '/data'
7
   # === データセットの読み込み ===
   path = os.path.join(DATASET_DIR, 'xhamster.csv')
   xhamster\_dataset = pd.read\_csv(path, sep=",")
   xhamster_dataset.info()
   xhamster\_dataset.head() # データを表示
13
14
   # === 重回帰分析 ===
15
   from sklearn import linear_model
16
   clf = linear_model.LinearRegression()
17
18
   # データの標準化
19
   dataset = xhamster_dataset[['nb_views', 'nb_comments', 'runtime', 'nb_votes']]
   dataset = dataset.apply(lambda x: (x - np.mean(x)) / (np.max(x) - np.min(x)))
   print(dataset.head())
22
23 | print(',')
24
25
26 | xs = dataset[['nb_views', 'nb_comments', 'runtime']]
_{27} \mid X = xs.values
   # 目的変数
28
   Y = dataset['nb_votes'].values
29
31 \mid X = np.nan_to_num(X)
32 \mid Y = np.nan_to_num(Y)
33 | \mathbf{print}(\mathsf{'X}_{\square}\mathsf{shape}:_{\square}\{\}\mathsf{'}.\mathsf{format}(X.\mathsf{shape}))
34 | print('Yushape:u{}'.format(Y.shape))
35 | print(',')
36
   # 予測モデルを作成
37
38
   clf.fit(X, Y)
39
   # 偏回帰係数
41 | print(pd.DataFrame({
```

```
42  "Name": xs.columns,
43  "Coefficients": clf.coef_
44  }).sort_values(by='Coefficients'))
45  # 切片 (誤差)
47  print(clf.intercept_)
```

出力結果を以下に示す.

```
nb_views nb_comments
                           runtime nb_votes
0 -0.007029
               -0.000810 -0.000202 -0.003661
1 -0.008997
                     NaN -0.000240 -0.007272
2 -0.008380
               -0.009860 -0.000186 -0.006806
3 -0.007574
                0.003715 0.000474 -0.002380
4 -0.005144
               -0.006466 0.000234 -0.003079
X shape: (786121, 3)
Y shape: (786121,)
   Coefficients
                        Name
      -0.008247
                     runtime
1
       0.332681 nb_comments
       0.431295
                    nb_views
-1.1260282263925007e-20
```

したがって、最終的に得られる回帰式は以下のようになる。ただし、 x_1 は nb_views、 x_2 は nb_comments、 x_3 は runtime、y は nb_votes を示す.

$$y = -1.13 \times 10^{-20} + 0.43x_1 + 0.33x_2 - 0.008x_3 \tag{1}$$

この結果から nb_views が, nb_votes に最も大きな影響を与えているのがわかる. 一方で視聴回数 (nb_views) が多い場合, 投票する人が増えるため, 各作品を平等に評価できない可能性がある. 同様に, コメント数 (nb_comments) も nb_views に相関すると考えられる.

以上のことから、説明変数同士の相関の影響が現れている可能性がある。説明変数同士の回帰分析を行うことで、nb_votes に対する影響の詳細を知ることができる。

またタグ情報も nb_votes や nb_views に対して、影響を及ぼしていることが考えられる. 各タグに対する集計を取ることで、人気のタグがわかると予想される.

2.3 データ行列

重回帰分析を理解するために、説明変数のデータ行列をソースコード??により求めた.

```
ソースコード 2 データ行列のプログラム
```

```
import os
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline

DATASET_DIR = '/data'
```

```
9 | # === データセットの読み込み ===
10 path = os.path.join(DATASET_DIR, 'xhamster.csv')
11 | xhamster_dataset = pd.read_csv(path, sep=",")
12 | xhamster_dataset.info()
13 | xhamster_dataset.head() # データを表示
14
15 # === データ行列 ===
   # 説明変数
16
17
   dataset = xhamster\_dataset[ [\verb"'nb\_views", \verb"'nb\_comments", \verb"'runtime"] ]
   dataset = dataset.apply(lambda x: (x - np.mean(x)) / (np.max(x) - np.min(x)))
   X = dataset[['nb\_views', 'nb\_comments', 'runtime']]
   data_num = X.shape[0]
21 | X = np.concatenate((np.ones([data_num, 1], dtype=np.float32), X), axis=1)
22 \mid X = np.nan_to_num(X)
23
24 \mid data_matrix = np.dot(X.T, X)
25
26 | print(data_matrix)
```

出力結果を以下に示す.

```
[[ 7.86121000e+05 -3.05006020e-13 -1.42080792e-13 -6.22852464e-15]
[-3.05006020e-13 3.43732358e+02 1.48922987e+02 1.23231432e+00]
[-1.42080792e-13 1.48922987e+02 2.05637159e+02 4.96063643e-01]
[-6.22852464e-15 1.23231432e+00 4.96063643e-01 1.17774672e+00]]
```