PWS Cup 2022

COVID-19 重篤化患者のプライバシーを守り切れるか?

ルール説明

PWS Cup ワーキンググループ グループ長 野島 良

PWS Cup 2022 匿名ヘルスケアデータコンテスト

- ・COVID-19 重篤化患者のプライバシーを守り切れるか?
 - コロナ重篤化患者の、性別、年齢、人種、学歴、病歴などからなるデータ
 - [*]において、NHANESをベースとした合成データが作成
 - ・本合成データを参考
 - ・ 誰のレコードかわからない様に匿名化しても、コロナで重篤化するリスク を算出できることを目指す
- [*]B. Seligman, M. Ferranna, D.E. Bloom, Social determinants of mortality from COVID-19: A simulation study using NHANES, PLOS Medicine 18(12): e1003888

ストーリー

- 登場人物
 - 加工者:コロナ重篤化患者からなるデータを匿名化する
 - 攻撃者: 匿名化されたデータから、知人が重篤化したかどうかを特定する
 - 活用者: 匿名化されたデータから、重篤化リスクを算出する
 - ・ 審判(事務局):どの加工者が正しく安全に加工しているか判定



データ

NHANES 概要

- National Health and Nutrition Examination Survey
- CDC (米国疾病対策センター)の国民健康栄養調査プログラム
- 1960年代から行われている調査.全米15箇所で,年 5,000人を調査している.
- 疫学研究, 健全な公共健康政策やサービスの施策に活用
- 被験者世帯は、NCHS所長からのレターを受け取る. 報酬と診断結果を得る. プライバシーは法律で守られている(privacy is protected by public laws)

Center for Health Statistics

ealth and Nutrition Examination Survey

National Health and Nutrition Examination Survey

ticipants



Survey Data and



スケジュール

5月

- ・データセット整備,ルール案
- ポスター, ウェ ブ準備

6月

- 有用性評価
- 安全性評価

7月

- トライアル
- 参加者募集 開始7/22~

8月

- 予備戦 匿名化2022/8/18-8/30
- 予備戦 攻撃2022/9/2-9/13

9月

- 本戦 匿名化2022/9/16-10/3
- ・攻撃フェーズ 2022/10/7-10/18

10月

- ・リハーサル
- CSS当日ポスターセッション(1日)

イルダウンロード

匿名化フェーズ

元ファイルダウンロード

匿名化フェーズ

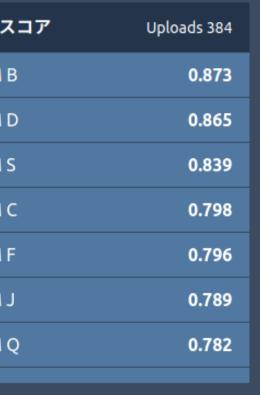
攻撃フ

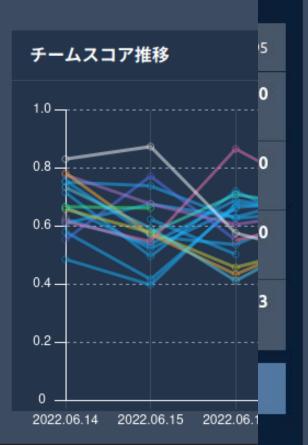
ORE

23

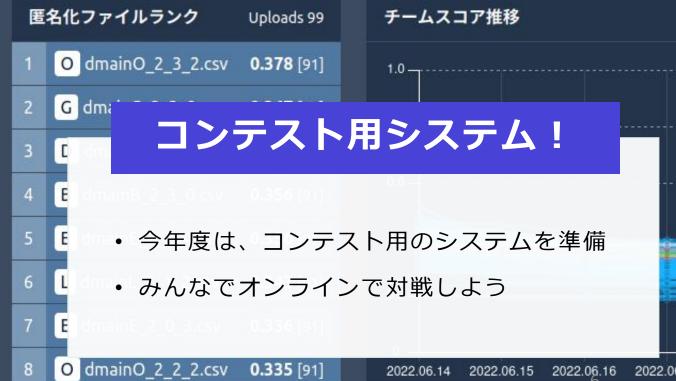
dmainA_2_0_0.csv original_data1_0.txt 2022.06.15 up **HIGH SCORE**

0.873





TEAM FILE dmainA 2 0 0.csv dmainA_2_1_0.csv dmainA_2_2_0.csv dmainA_2_3_0.csv 0.268 0.278 0.305 0.313 [73] [67] [19] [30]



2022.06.14

2022.06.15

2022.06.16 2022.06.17

参加方法とアクセス方法

• 参加方法(2022/7/22~)

PWSCUP2022ホームページ

https://www.iwsec.org/pws/2022/cup22.html

PWSCUP2022参加規程

https://www.iwsec.org/pws/2022/entry.html

をよくお読みになり、エントリーフォームから、お申し込みください。

• アクセス方法

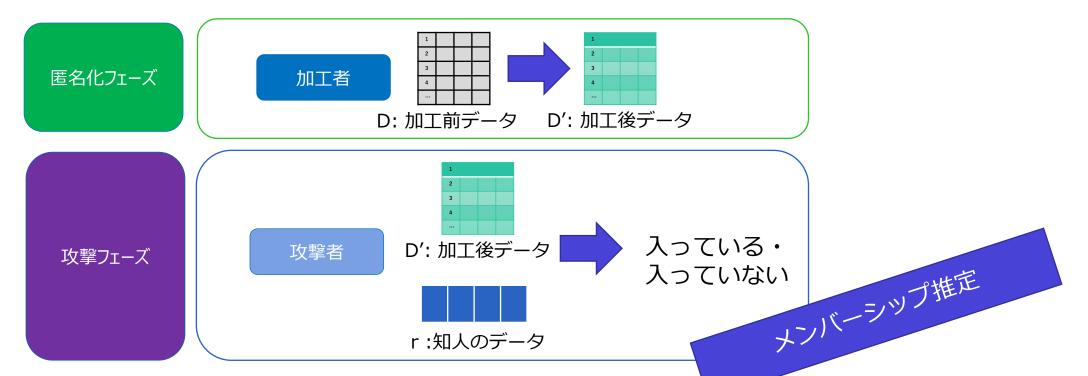
PWSCUP2022事務局から参加登録完了メールが届きます。

その後、大会システムのURLとIDとパスワード、利用規約をメールでうけとり、 大会のシステムのマイページにアクセス可能となります。

コンテスト概要

• 加工者: 重篤化した患者のデータ(D)を匿名化(D')する

• 攻撃者:知人が重篤化したかどうかを知りたい



スミレちゃん

元ファイルダウンロード

匿名化フェーズ

攻撃フェーズ

PWSCUP

47:⁻

スコアを

CORE

523

dmainA_2_0_0.csv original_data1_0.txt 2022.06.15 up

コードリスト	Uploads 4
_ 2_0_0.csv _data1_0.txt 5.15 up	0.623
_ 2_1_0.csv _data1_0.txt 5.18 up	0.546
_2_2_0.csv	0.503

ファイル管理

TEAM SCORE

0.623

全チームスコア

TEAM B

TEAM D

TEAM S

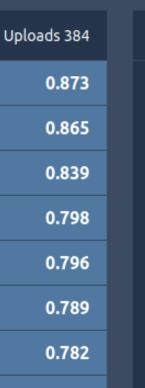
TEAM C

TEAM F

6 TEAM J

7 TEAM Q

dmainA 2 0 0.csv original_data1_0.txt 2022.06.15 up



HIGH SCOR

0.87

チームスコブ

匿名化フェーズ

1. 元データをダウンロード

2. 事務局が提供する6つの加工手法を使い、

データを加工

- top2.py (トップコーディング)
- bottom2.py (ボトムコーディング)
- kanony2.py (k-匿名)
- exclude.py (行排除)
- rr.py (ランダマイズ)
- dp2.py (差分プライバシー)
- 3. 結果をアップロード
- 4. システム上で**自動採点**
- 5. 複数の結果の中から1つを選び提出

1.0 -0.8 0.6 0.4 -0.2 -

2022.06.19 2022.06.16 2022.06.17 2022.06.18 2022.06.15

匿名化フェーズ詳細(加工方法)

- 課題となるデータは6種類用意されており、マイページからダウンロードできます。
- ・ダウンロードしたデータは、事務局が提供する6つのアルゴリズム(Python3)プログラムを使って各自の環境で加工し、加工手法のログとともにマイページにアップロードし、数秒後、採点結果を確認できます。
- ・データ加工した結果は複数アップロード可能(条件付き)ですが、最終結果として その中から1つ選んで提出してください。
 - 注)加工に利用するアルゴリズムはPWSCUPシステムのダウンロードサイトから入手が可能です。

提出した匿名化データは攻撃フェーズでほかのチームからの攻撃対象データとして 使われます。

匿名化に使うデータ(加工前データ)

次のようなデータを匿名化してもらいます

コロナ重篤化した人のデータセット (300名)

东	歴
/r:	علا/ ز

AGE	GENDER	RACE	INCOME	EDUCATION	VETERAN	NOH	HTN	DM	IHD	CKD	COPD	CA
66	2	4	3	2	0	1	1	0	0	0	0	0
80	2	4	4	3	0	2	1	0	0	0	0	0
76	1	4	7	4	1	1	0	0	0	0	0	0
50	1	6	15	5	0	3	1	0	0	0	0	0
77	2	3	77	3	0	1	0	0	0	0	0	0

年龄(Race) : 20 ~ 80

性別(Gender) : 1 男性、2 女性

人種(Race):1 ヒスパニック系ではない白人

2 メキシコ系アメリカ人

3 その他のヒスパニック

4ヒスパニック系ではない黒人

6 ヒスパニック系ではないアジア人

7 その他

収入(Income): 1~15 大きいほど収入大

77、99不明

教育(Education): $1 \sim 5$ 大きいほど高学歴

5が大学卒業以上

7、9が不明

軍歴 (Veteran): 経験者は1

経験者でなければ9

所帯数(NOH):最大 7

各病歴(症状があった場合1 なければ0)

HTN (高血圧)、DM (糖尿病)、IHD (心血管疾患)、CKD(慢性腎臓病)、COPD(慢性閉塞

性肺疾患)、CA (ガン)

1

付録:データセット生成の概要

- 本カップでは[*]を参考にデータを生成しています。[*] では:
 - まず、 NHANES2017-2018から各人(各レコード)が、年齢、人種、収入、教育レベル、軍歴、各種病 歴からなるデータセットを抽出
 - 続けて、ガウスコピュラに基づきコロナ重篤化か否かを見積り、その擬似データを上記レコードに付与。 つまり、各人(各レコード)が、年齢、人種、収入、教育レベル、軍歴、各種病歴、コロナ重篤化 となる 一部合成データとなるデータセット D0 を生成
- 本カップで用いるデータセット
 - 加工前データ D:D0の内、コロナに重篤化した個人をランダムに300名選び加工前データ D とします。
 - 攻撃用データ R:D0のうち、コロナに重篤化しなかった個人をランダムに25名選び、さらにDから25名をランダムに選び合算したデータ R

本カップにおいては上記操作、つまりDOを加工前データ毎に作っています。また、コロナに重篤化する個人の選び方は、原論文よりも高い確率としています。

匿名化フェーズ詳細:top2.py

列col でしきい値 theta より大きい行を出力する。列は 1_5 の様に複数与えても良い。

for i in range(len(cols)):

ex &= (df.loc[:, int(cols[i])] < int(thetas[i]))

コマンド: python top2:py 加工前:csv 加工後:csv col theta

匿名化フェーズ詳細: bottom2.py

列col でしきい値 theta より小さい行を出力する。列は 1_5 の様にベクトルで与えても良い。 **for i in range(len(cols)):**

ex &= (df.loc[:, int(cols[i])] > int(thetas[i]))

コマンド: python bottom2:py 加工前:csv 加工後:csv col theta

匿名化フェーズ詳細: kanony.py

列columnsを準識別子とみなしてk-匿名化する。削除する行を出力 $def \ kanony(df, qi=[1, 2], k=1):$ $return \ df.groupby(qi).filter(lambda x: x[0].count() >= k)$

コマンド: python kanony:py 加工前:csv 加工後:csv k col

匿名化フェーズ詳細: exclude.py

コマンド exclude.py 元ファイル名 4 結果ファイル名

入力input.csvから排除行番号exclude を除いて出力する。

exclude_rows = list([int(i) for i in sys.argv[3].split("_")])

df = df.drop(index=df.index[exclude_rows])

匿名化フェーズ詳細: shuffle.py

```
行と列をランダムサンプリングする。
```

```
df2 = df.sample(frac=1, random_state=int(sys.argv[3]))
df2.to_csv(sys.argv[2], header=False, index=False)
```

コマンド suffle.py 元ファイル名 4 結果ファイル名

匿名化フェーズ詳細: rr.py

列colにおいて、確率1-probで他の値と置き換える。ただし、

randomは乱択アルゴリズムで利用する乱数とする。 def rr(x, q): uniq = x.value_counts().index.values y = [i if random.random() < q else random.choice(uniq) for i in x] return(y) def rrdf(df, q, target): df2 = df.copy()for i in target: df2.iloc[:, i] = rr(df.iloc[:, i], q)return df2

コマンド: python rr:py 加工前:csv 加工後:csv prob col random

匿名化フェーズ詳細: dp.py

差分プライバシーに基づいて行colsにεのラプラスノイズを付加する。

```
np.random.seed(int(sys.argv[5]))

df = pd.read_csv(sys.argv[1], header=None)

cols = [int(c) for c in sys.argv[3].split('_')]

epss = [float(e) for e in sys.argv[4].split('_')]

out = sys.argv[2] if len(sys.argv) == 6 else sys.stdout

for i in range(len(cols)):

    df.iloc[:,cols[i]] = lap(df.iloc[:,cols[i]], epss[i])

df.to_csv(out, index = None, header = None)
```

コマンド: pythondp:py 加工前:csv 加工後:csv col epsilon

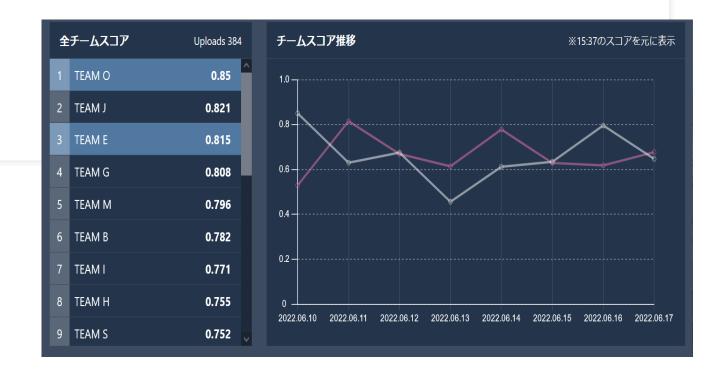
加工プログラム募集 (Python3)

匿名化フェーズ詳細 提出物

加工データアップロード時に

- 1. 加工データ
- 2. 加工に用いたアルゴリズムのログデータ を提出します。

提出ファイルはアップロード時にフォーマットチェックが行われ、正しいデータがシステムに登録されます。



ログデータの例(正式なものは大会開始時に公開):

python ../Anon/kanony2.py ../Data/orig_data1.csv anon_data1_k.csv 2 1_2

python ../Anon/rr.py anon_data1_k.csv anon_data2_rr.csv 0.2 1_2 31

python ../Anon/dp2.py anon_data2_rr.csv anon_data2_rr.csv 0 0.1 31

python ../Anon/top2.py anon_data2_rr.csv anon_data2_rr.csv 0 80

python ../Anon/bottom2.py anon_data2_rr.csv anon_data2_rr.csv 4 1

python ../Anon/shuffle.py anon_data2_rr.csv anon_data2_rr.csv 4

python ../Anon/exclude.py anon_data2_rr.csv anon_data2_rr.csv 4

例:これを提出する加工データとしてください。

UR SCORE

0.426

amainA 3 46.txt K dmainK 2 2 2.csv 2022.06.16 up

ノプロードリスト Uploads 95 ainA_3_7.txt dmainC 2 0 0.csv 2022.06.14 up ainA 3 8.txt dmainC 2 1 4.csv 2022.06.21 up ainA_3_26.txt dmainG 2 3 3.csv 2022.06.14 up 0.243 ainA 3 22.txt dmainF 2 3 0.csv

ファイル管理

TEAM FILE

dmainA 2 0 0.csv 0.268 [73]

匿名化ファイルランク

O dmainO_2_3_2.csv

G dmainG 2 2 0.csv

D dmainD 2 1 0.csv

B dmainB_2_3_0.csv

E dmainE_2_2_4.csv

L dmainL 2 1 2.csv

E dmainE_2_0_3.csv

dmainA 2 1 0.csv 0.278 [67]

dmainA 2 2 0.31

チームスコ

1.0 _____

0.8

0.6

[19]

攻撃フェーズ

- ①他のチームが作成した加工データ
- ②事務局が用意した知人のデータ を使って、

知人が「加工後のデータ」に含まれているかどうか

を推定します。

- 知人のリストは2X名から構成されています。
- X名がデータに含まれており、X名が含まれていない構成 となっています。
- 的中させた人数をZ としたときに、(2X Z)/2X を得 点とします。
- 攻撃回数は平等性を期すため制限があります。
- 1. 攻撃対象データを選び、攻撃対象データと知人データを

ダウンロード

- 2. 推定データを作成
- 3. 結果をアップロード
- 4. システム上で自動採点

Uploads 99 0.378 [91] 0.367 [91] 0.363 [91] 0.356 [91] 0.356 [91] 0.343 [91] 0.336 [91] O dmainO 2 2 2.csv 0.335 [91]

0.4 -0.2 -2022.06.14

18:

スコアを

攻撃フェーズ詳細 提出物

- 攻撃者は、他の参加者が加工した加工後データD'毎 に下記のような知人リスト R を得ます。
- Rの半分はD'の加工前データDに含まれており、残りの半分はDに含まれていません。

提出ファイル INCOME AGE GENDER RACE EDUCATION VETERAN NOH HTN IHD CKD COPD 66 80 50 77

参加者(攻撃者)は、Rの各行について、Dに含まれていると判断すれば1、含まれていないと判断すれば0となるファイルを提出してください

総合評価

・予備戦・本戦

- 有用性評価: 3 つの評価手法の平均。それぞれ最低 0 、最大 1
- 安全性評価:最大1、最低0 (破られていないものの割合)
- 評価:有用性評価と安全性評価の平均

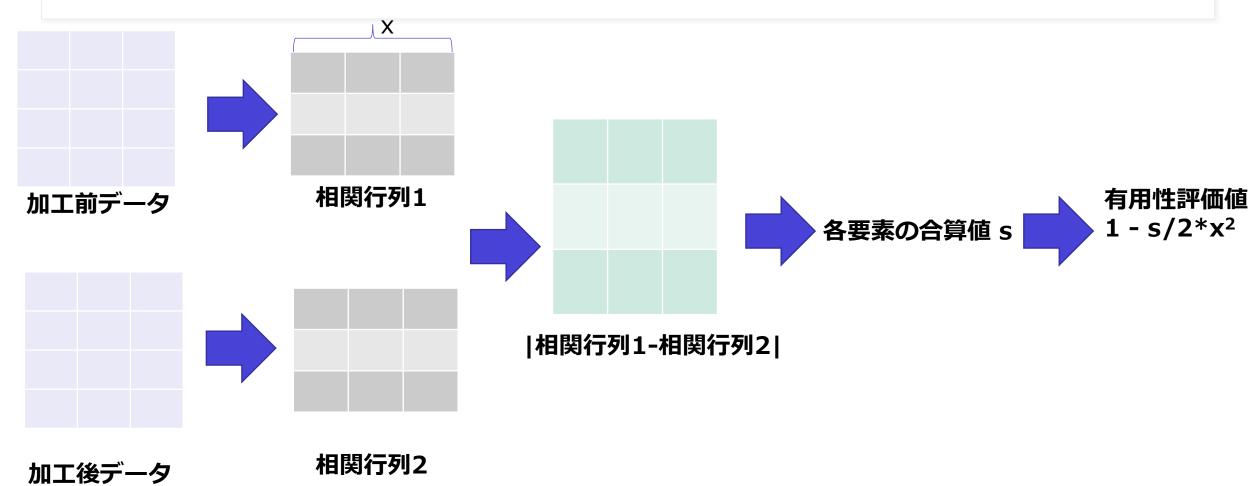
•総合評価

・予備戦 1 対 本戦 9 の比重で評価

有用性評価: 重篤化リスク評価

- ロジスティック回帰分析:
 - COVID ~ AGE + GENDER + RACE + INCOME + EDUCATION
 + VETERAN + NOH + HTN + DM + IHD + CKD + COPD + CA
- 加工データ、加工前データにおいてそれぞれロジスティック回 帰分析を行う
- ・それぞれの偏回帰係数(の指数乗)の差分の合計(OR比)
- ただし、加工データには重篤化患者しか含まれないため、重篤 化患者ではない個人のデータがプログラムに含まれている。

有用性評価: 相関行列の差



有用性評価:集計数の差

		加工前データ	加工後データ	差分
年齢	20代	23	31	8
	30代	10	11	1
		21	23	10
	80以上	12	32	20
	不明(99)	12	31	19
人種	1 ヒスパニック系ではない白人	32	23	9
	4ヒスパニック系ではない黒人	31	23	8
	6 ヒスパニック系ではないアジア人	31	33	2
	7 その他	22	1	21
	99 不明	12	3	9
CA	0	44	22	22
	1	11	13	2
	99	1	2	2727272727



有用性評価値 1 - B/A

合計值A

合計值B

お願い

- チームの代表者はCSS2022に参加登録を行い、最終日にプレゼンテーションをお願いします。
- ルール・システムなど、まだ検討中で変更するかもしれない ことをご了承ください。

(留意事項) NHANESは倫理承認されており、CDCの趣旨に沿った分析には、追加の承認は不要であることをご承知おきください。