個人資料去識別化過程驗證案例報告

日期: 105.2.23





- ▶緣起及依據
- ▶導入及驗證過程
- 驗證標準涵蓋內容及驗證範圍
- ▶實作案例
 - ▶風險評鑑
 - ▶個人資料去識別化
- ▶結論與建議
- ▶誌謝





▶104.8.18 行政院研商「個人資料去識別化」驗證標準規範(草案)會議紀錄:請財政部財政資訊中心率先運用前開標準進行「個人資料去識別化」驗證·於本(104)年11月底前完成驗證程序。

▶104.9.17 隨前揭會議紀錄函送由經濟部標準檢驗局研訂之「個人資料去識別化過程驗證要求及控制措施」。

→) 導入及驗證過程



- ─階文件 (1 份)
 - ▶隱私權政策
- ▶二階文件 (11 份)
 - ▶組織管理要點
 - ▶文件暨紀錄管理要點
 - ▶人力資源安全管理要點
 - ▶隱私風險評鑑管理要點
 - ▶隱私風險處理管理要點
 - ▶個人可識別資訊蒐集、處 理及利用管理要點

- ▶當事人權利行使管理要點
- ▶資訊安全與責任管理要點
- ▶遵循性管理要點
- ▶稽核作業管理要點
- ▶非預期資料揭露管理要點
- ▶三階文件 (1 份)
 - ▶個人資料去識別化過程作 業規範
- ▶四階文件 (15 份)
 - ▶紀錄表單





→ 驗證標準涵蓋內容及驗證範圍

驗證標準涵蓋內容

個人資料去識別化過程驗證要求及控制措施

- 隱私權政策: 1項要求、10項控制措施。
- ▶肆、 PII 隱私風險管理過程: 1 項要求、1 項控制措施
- ▶陸、PII 去識別化過程: 5 項要求、24 項控制措施。

- >驗證範圍:所得稅核定資料-綜合所得稅核定檔
 - ▶以 102 年度綜合所得稅核定資料為實作案例。
 - ▶資料檔共 7,200,807 筆紀錄。





→ 隱私風險評鑑

定義可接受 **風險值為 1.2** 衝擊構面評分 8~40分

重現性、資源可用性及 區別性三者擇其最高者

風險值 = 衝擊值 x 重新識別可能性

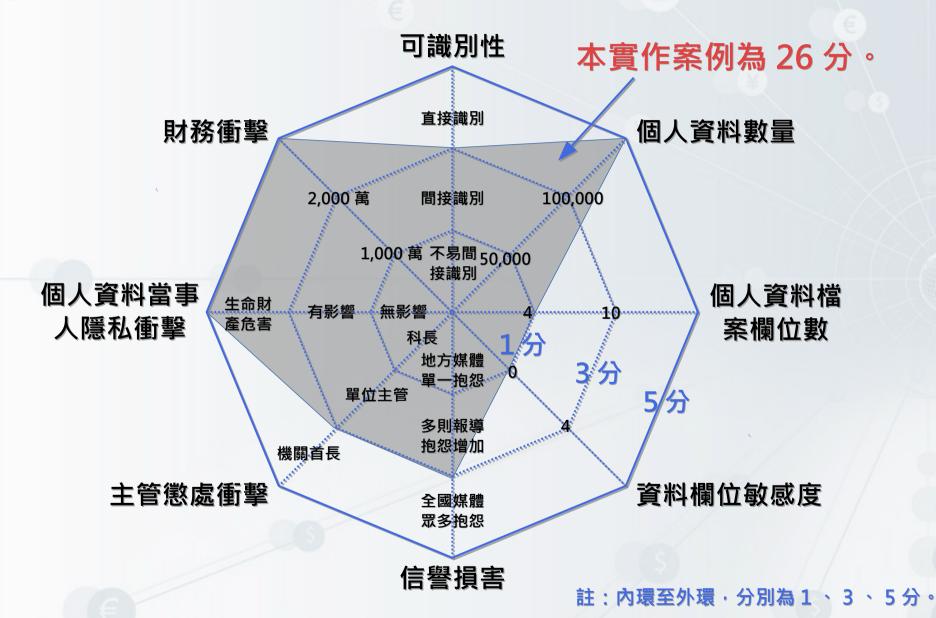
本實作案例:

1.18 =

26

1/22

(→)衝擊值:衝擊構面評分





→ 重新識別可能性:重現性

- 不變動型資料集:1
- 部分變動型資料集: 0.75
- 參動型資料集: 0.5

- 資料接收者團隊恰巧認識資 料集中個體的數值。
- 某個人維持緊密人際關係的 人數上限。
- 通常設定為 150。

鄧巴數

資料集中總個體數

本實作案例為 7,200,807

重現性 = 權重 x

本實作案例為 2.08x10-5





→ 重新識別可能性:資源可用性

本實作案例為 0

可重新識別資料筆數

重新識別測試資料筆數

資源可用性 =

本實作案例為 0

本實作案例為 375

- 母體為 7,200,807 筆·合格群組數為 63,730 °
- •基於 95% 信心水準, 誤差為正負 5%, 共抽樣 375 筆進行重新識別測試。





→ 重新識別可能性:區別性

威脅模型

T1: 評估內部控管及外部動機與能力。

T2: 資料遺失,攻擊機率 =1/(365xN)

其中N表近N年資料未遺失。

T3: 資料開放,攻擊機率 =1

内高	度
部中	度
控低	度

官公開

以事 及平			
0.05	0.10	0.20	
0.20	0.30	0.40	
0.40	0.50	0.60	
1.00	1.00	1.00	

Tケー 車公 松松 マブマ

中度 高度 低度 動機與能力

區別性 = 攻擊機率 x 猜中的最高機率

本實作案例為 1/22

本實作案例為 1/22 以K匿名法實作, 猜中的最高機率為 1/K



一個人資料去識別化

- ▶本實作案例係以K匿名法進行去識別化處理。
- ► K 匿名法 (K-Anonymity)
 - ▶原理
 - ▶當一個資料集中,對於一個或多個屬性值結合起來的組合(如地址、年齡、性別等),若是可以找到 K 筆資料具有相同的組合,則此資料集就符合 K 匿名。
 - ▶處理方式
 - ▶概化 (generalization):將屬性值以區間值代替。
 - ▶ 抑制 (suppression):以其他符號代替、隱藏或刪除屬性值。
 - ▶判定方式
 - ▶將同一屬性值結合起來的組合進行分群,計算各群組之個體數量, 以判定 K 值。





→ K 匿名法 (K-Anonymity) 範例

抑制 概化

抑制

姓名	年齡	性別	住所	宗教
Ramsha	29	F	Tamil Nadu	Hindu
Yadu	24	F	Kerala	Hindu
Salima	28	F	Tamil Nadu	Muslim
Sunny	27	М	Karnataka	Parsi
Joan	24	F	Kerala	Christian
Bahuksana	23	М	Karnataka	Buddhist
Rambha	19	М	Kerala	Hindu
Kishor	29	М	Karnataka	Hindu
Johnson	17	М	Kerala	Christian
John	19	М	Kerala	Christian

姓名	年龄	性別	住所	宗教
*	20 <age30< td=""><td>F</td><td>Tamil Nadu</td><td>*</td></age30<>	F	Tamil Nadu	*
*	20 <age30< td=""><td>F</td><td>Kerala</td><td>*</td></age30<>	F	Kerala	*
*	20 <age30< td=""><td>F</td><td>Tamil Nadu</td><td>*</td></age30<>	F	Tamil Nadu	*
*	20 <age30< td=""><td>М</td><td>Karnataka</td><td>*</td></age30<>	М	Karnataka	*
*	20 <age30< td=""><td>F</td><td>Kerala</td><td>*</td></age30<>	F	Kerala	*
*	20 <age30< td=""><td>М</td><td>Karnataka</td><td>*</td></age30<>	М	Karnataka	*
*	Age20	М	Kerala	*
*	20 <age30< td=""><td>М</td><td>Karnataka</td><td>*</td></age30<>	М	Karnataka	*
*	Age20	М	Kerala	*
*	Age20	M	Kerala	*

2-Anonymity 相同屬性之紀錄皆至少有2筆



財政部財政資訊中心



一一個人資料去識別化程序

- > 判定直接識別欄位。有重新識別要求,採擬匿名化處理 ;若無,則刪除。
- ▶依需要選擇最少必要欄位,並判定間接識別欄位。
- ▶進行風險評鑑,決定 K 門檻值。
- ▶調整參數,進行間接識別欄位去識別化處理。
- >驗證是否符可接受風險值。若無,重覆前一步驟。
- ▶處理離群值(以前 5% 個體回應全體 50% 支配模式估 算)。
- 檢查,進行重新識別測試,並重新確認風險評鑑。
- ▶輸出,並保留相關紀錄。



宣作案例

- ▶狀況 1
 - ▶確認戶籍地址概化處理方式。
- ▶狀況 2
 - ▶確認間接識別欄位及低度間接識別 欄位皆納入 K 匿名法之分群計算。
- ▶狀況 3
 - ▶確認最終方案僅納入戶籍地址、所得總額兩項間接識別欄位。

→ 實作案例:狀況1

- >威脅模型:資料開放 / 重新識別要求:無
- ▶間接識別欄位
 - ▶戶籍地址、所得總額
- > 低度間接識別欄位:無
- ▶概化處理方式
 - ▶戶籍地址:最小統計區、一級發布區、二級發布區
 - ▶所得總額: 4 等分位組
- ►K門檻值: 22



→)實作結果:狀況1

- >限於最小統計區轉換速度瓶頸,故以臺北市(資料 共 939,640 筆) 為例,進行觀察。
- ▶以戶籍地址及所得總額(4等分位組)進行分群。

戶籍地址概 化處理方式	總群組數量	小於 K=22 之群組數量	小於 K=22 之群 組所佔資料比例
最小統計區	42,570	22,321 (52%)	31%
一級發布區	29,993	6,926 (23%)	11%
二級發布區	3,583	15 (0.4%)	0.004%





- ▶僅考慮戶籍地址及所得總額進行分群,戶籍地址概 化處理需擴大至二級發布區,滿足 K 門檻值 22 之 群組所佔資料筆數方大於 95%。
- >經徵詢潛在使用者意見
 - ▶二級發布區地理空間大小類似於村里(全國共9,458個
 - 二級發布區,村里數則為 7,851 個)。
 - ▶一般民眾對村里名較為熟悉。
- ▶考量前列因素,改以傳統村里界進行戶籍地址概化 處理。

實作案例:狀況2

- ▶ 威脅模型:資料開放 / 重新識別要求:無
- ▶間接識別欄位
 - ▶ 戶籍地址、所得總額、所得淨額、應納稅額
- ▶低度間接識別欄位
 - ▶ 扶養人數: 70 歳以上扶養人數、70 歳以下扶養人數
 - ▶ 扣除額人數:身心障礙特別扣除額人數、幼兒學前扣除額人數
- ▶概化處理方式
 - ▶ 戶籍地址:村里
 - ▶ 所得總額採 10 等分位組,所得淨額及應納稅額因高度相關於所得總額(相關係數分別為 0.99 及 0.97),採 10 等分位組概化,但不納入分群計算。
 - ▶ 低度間接識別欄位:僅概化處理,不納入分群計算。
- ► K 門檻值: 22





- >以全國資料進行計算。
- ▶以戶籍地址及所得總額 (10 等分位組) 進行分群。
- 為提交現場驗證之實作案例。

戶籍地址概化處理方式	總群組數量	小於 K=22 之群組數量	小於 K=22 之群 組所佔資料比例
村里	78,549	14,819 (18.8%)	2.87%



- >經現場驗證時與稽核團隊討論:
 - ▶以下欄位與其它間接識別欄位組合時,仍有可能重新識別單一個體,且不符K匿名法之定義,故皆應併同納入分群計算,包含:
 - ▶間接識別欄位:所得淨額、應納稅額
 - ▶ 低度間接識別欄位: 70 歲以上扶養人數 、 70 歲以下扶養人數 、 身心障礙特別扣除額人數、幼兒學前扣除額人數
- ▶矯正計畫:
 - ▶ 所有間接識別欄位及低度間接識別欄位皆納入 K 匿名法 之分群計算。

→ 實作案例:狀況3

- >威脅模型:資料開放 / 重新識別要求:無
- ▶間接識別欄位
 - ▶戶籍地址、所得總額、所得淨額、應納稅額
- > 低度間接識別欄位:無
- ■概化處理方式
 - ▶戶籍地址:村里
 - ▶所得總額、所得淨額及應納稅額: 10 等分位組
- ►K門檻值: 22





- >以全國資料進行計算。
- ▶以戶籍地址、所得總額、所得淨額及應納稅額(皆 10 等分位組)進行分群。

戶籍地址概化處理方式	總群組數量	小於 K=22 之群組數量	小於 K=22 之群 組所佔資料比例
村里	291,319	199,587 (68%)	18%



- K 匿名化之間接識別欄位愈多,則分群愈細,每群之個體數量愈少,達一定 K 門檻值之資料顆粒度將愈加粗糙。
- ▶以狀況 3 為例,若需達 K 門檻值 22 ,則戶籍地址需以鄉鎮以上等級進行概化處理。
- ▶考量資料顆粒度不宜過粗,故回歸以狀況 2 之方式處理,惟不提供所得淨額、應納稅額、扶養人數及扣除額人數等欄位。

(→) 實作結論:總結

- > 威脅模型:資料開放
- ▶重新識別要求:無
- ► K 門檻值: 22
- ▶間接識別欄位
 - ▶戶籍地址、所得總額
- ▶低度間接識別欄位:無
- ▶概化處理方式
 - ▶ 戶籍地址:村里
 - ▶所得總額:10等分位組
- ▶資料損失
 - ▶以群組計: 18.8%
 - ▶以筆數計: 2.87%

▶資料損失範圍





▶ K 匿名法不適用於連續型資料,可能會產生資料損失,且隨資料欄項增加,資料顆粒度將愈粗糙。

▶隱私保護技術除 K 匿名法外,尚有不同實作方式, 建議持續引入新技術以滿足不同需求。

▶統計資料及去識別化後之原始資料各有不同應用標的, 宜先確認應用情境, 再選擇合適之方法。



- ▶內政部
- ▶財團法人資訊工業策進會科技法律研究所
- > 財團法人工業技術研究院巨量資訊科技中心
- ▶財團法人台灣電子檢驗中心





