





介紹



前置作業









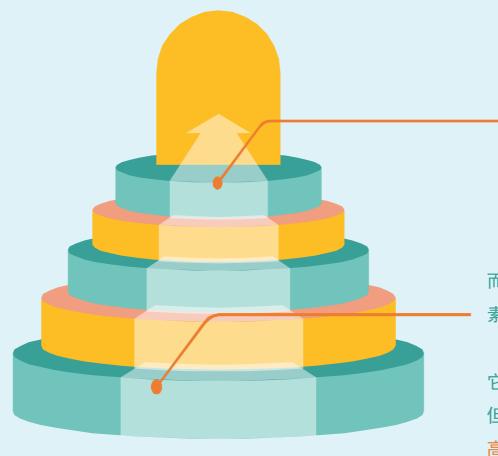






幸福感得分和排名使用"Gallup World Poll"民意調查的數據。 分數基於民意調查中提出的主要生活評估問題的答案。

這個問題被稱為坎特里爾階梯(Cantril ladder),要求受訪者想像一個階梯, 其中對他們來說最好的可能生活為10,最壞的可能生活為0, 並按照該等級對自己當前的生活進行評分。



幸福分數後面的欄目基本有六個因 素,在高分國家上,這些生活評價 都比反烏托邦的生活評價更高。

而處於低分的國家,其六個因素中每一個因素的值均等於世界最低國家平均水平。

它們對每個國家/地區報告的總分沒有影響,但它們確實解釋了為什麼某些國家/地區排名高於其他國家/地區。





什麼是反烏托邦?

反烏托邦是一個虛構的國家, 那裡的人民是世界上最不幸福 的。

建立反烏托邦的目的是為了在 六個關鍵變量中的每一個上建 立一個基準,可以對所有國家 進行有利的比較(沒有一個國 家的表現比反烏托邦更差)。

因此, 觀察到六個關鍵變量的 最低分數代表了反烏托邦。

世界上收入最低 預期壽命最低 慷慨程度最低 腐敗最多 自由最少 社會支持最少

這些國家生活會非常不愉快, 與烏托邦形成鮮明對比。



自由人生選擇

Freedom to make life choices



慷慨

Generosity



對腐敗的看法

Perceptions of corruption



人均收入

GDP per capita



社會支持

Social support

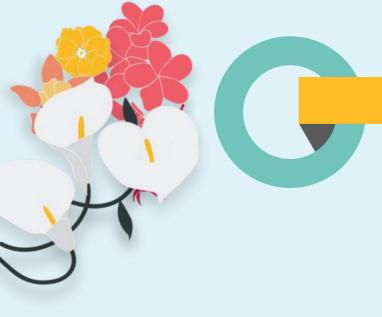


健康預期壽命

Healthy life expectancy







數據清理和格式化

使用 Anaconda平台,搭配 python 程式語言在 jupyter notebook中進行數據清理。

接下來我將檢查數據類型,檢查數據框中的重複值與空值,然後格式化數據。

清理數據後, 就可以進行分析了。

describe() -> 框架的描述性統計摘要

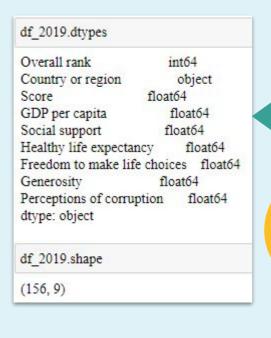
f_2019.describe()											
	Overall rank	Score	GDP per capita	Social support	Healthy life expectancy	Freedom to make life choices	Generosity	Perceptions of corruption			
count	156.000000	156.000000	156.000000	156.000000	156.000000	156.000000	156.000000	156.000000			
mean	78.500000	5.407096	0.905147	1.208814	0.725244	0.392571	0.184846	0.110603			
std	45.177428	1.113120	0.398389	0.299191	0.242124	0.143289	0.095254	0.094538			
min	1.000000	2.853000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000			
25%	39.750000	4.544500	0.602750	1.055750	0.547750	0.308000	0.108750	0.047000			
50%	78.500000	5.379500	0.960000	1.271500	0.789000	0.417000	0.177500	0.085500			
75%	117.250000	6.184500	1.232500	1.452500	0.881750	0.507250	0.248250	0.141250			
max	156.000000	7.769000	1.684000	1.624000	1.141000	0.631000	0.566000	0.453000			





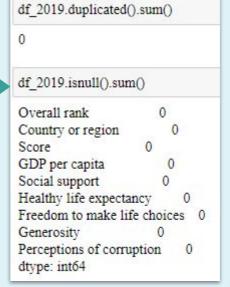
df_2019.corr()

	Overall	Score	GDP per capita	Social support	Healthy life expectancy	Freedom to make life choices	Generosity	Perceptions of corruption
Overall rank	1.000000	-0.989096	-0.801947	-0.767465	-0.787411	-0.546606	-0.047993	-0.351959
Score	-0.989096	1.000000	0.793883	0.777058	0.779883	0.566742	0.075824	0.385613
GDP per capita	-0.801947	0.793883	1.000000	0.754906	0.835462	0.379079	-0.079662	0.298920
Social support	-0.767465	0.777058	0.754906	1.000000	0.719009	0.447333	-0.048126	0.181899
Healthy life expectancy	-0.787411	0.779883	0.835462	0.719009	1.000000	0.390395	-0.029511	0.295283
Freedom to make life choices	-0.546606	0.566742	0.379079	0.447333	0.390395	1.000000	0.269742	0.438843
Generosity	-0.047993	0.075824	-0.079662	-0.048126	-0.029511	0.269742	1.000000	0.326538
Perceptions of corruption	-0.351959	0.385613	0.298920	0.181899	0.295283	0.438843	0.326538	1.000000











import seaborn as sns

sns.heatmap(df_2019.corr(),linewidths=0.1,vmax=1.0,square=True,linecolor='white',annot=True)

<axessubplot:></axessubplot:>	40	es ent	115-3	社會					
Overall r <u>ank</u> -		分數 -0.99	收入 -0.8	關懷 -0.77	健康-0.79	-0.55	慷慨 -0.048	腐敗	- 1.00
排名	1	-0.55	-0.0	-0.77	-0.79	-0.55	-0.046	-0.55	- 0.75
Score - 分數	-0.99	1	0.79	0.78	0.78	0.57	0.076	0.39	- 0.50
GDP per capita - 收入	-0.8	0.79	1	0.75	0.84	0.38	-0.08	0.3	- 0.25
Social support - 社會關懷	-0.77	0.78	0.75	1	0.72	0.45	-0.048	0.18	- 0.00
Healthy life expectancy - 健康	-0.79	0.78	0.84	0.72	1	0.39	-0.03	0.3	0.25
Freedom to make life choices - 自由	-0.55	0.57	0.38	0.45	0.39	1	0.27	0.44	0.50
Generosity - 慷慨	-0.048	0.076	-0.08	-0.048	-0.03	0.27	1	0.33	0.75
Perceptions of corruption - 腐敗	-0.35	0.39	0.3	0.18	0.3	0.44	0.33	1	-0.73
	Overall rank -	Score -	GDP per capita -	Social support -	Healthy life expectancy -	Freedom to make life choices -	Generosity -	Perceptions of corruption -	

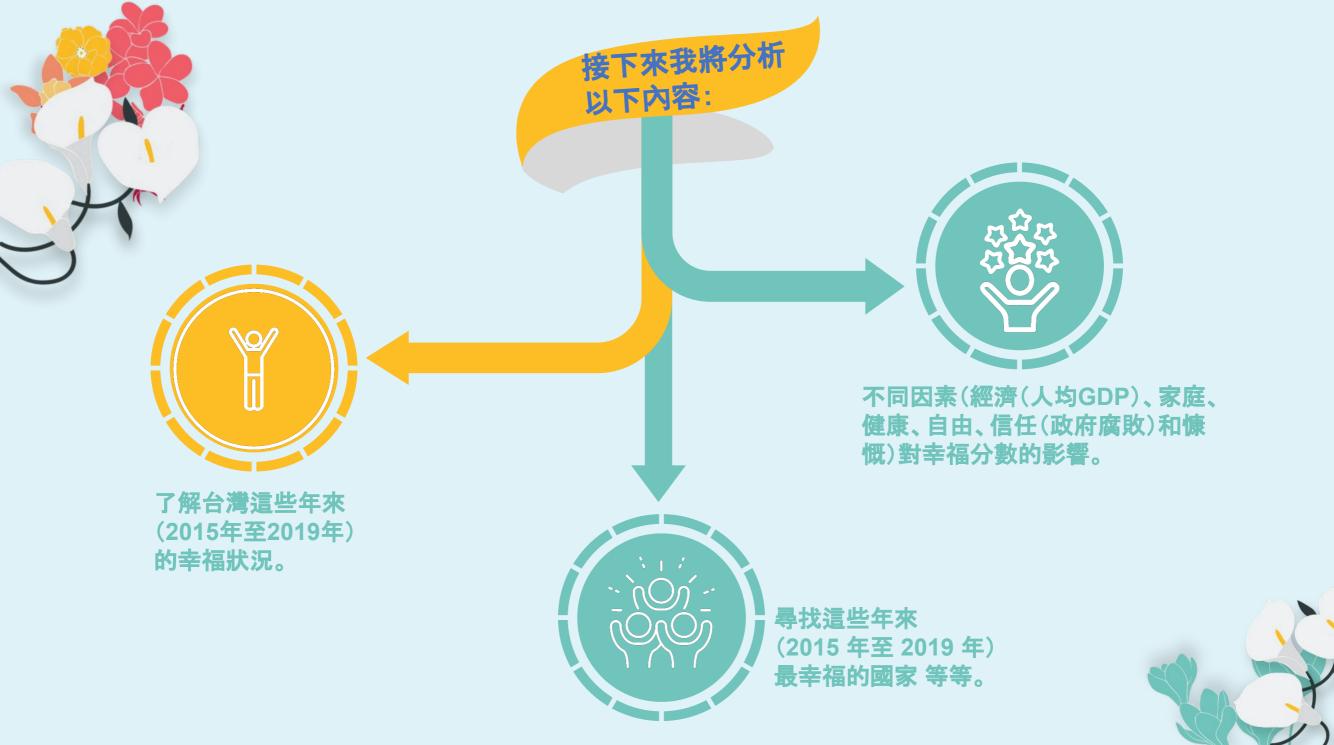
熱力圖呈現

由於人類是視覺化 的動物,直接查看皮 爾遜積差相關係數 可能會難以消化。

因此使用熱度圖來 視覺化皮爾遜積差 相關係數, 能夠更快 的理解結果。









df 2015=df 2015.drop(['Region', 'Standard Error', 'Dystopia Residual'],axis=1)

df 2017=df 2017.rename(columns={'Happiness.Score':'Happiness Score', "Happ

將2015~2019之間的數據做統整結合

df 2017=df 2017.drop(['Whisker.high', 'Whisker.low', 'Dystopia.Residual'],axis=1)

df 2015=df 2015.set index("Country")

df 2016=df 2016.set index("Country")

df 2017=df 2017.set index("Country")

df 2018=df 2018.set index("Country or region")

df 2019=df 2019.set index("Country or region")

Taiwan 2015=df 2015.loc[["Taiwan"]]

Taiwan 2016=df 2016.loc[["Taiwan"]]

Taiwan 2017=df 2017.loc[["Taiwan Province of China"]]

Taiwan 2018=df 2018.loc[["Taiwan"]]

Taiwan 2019=df 2019.loc[["Taiwan"]]

Taiwan 2015["year"]=2015

Taiwan 2016["year"]=2016

Taiwan 2017["year"]=2017

Taiwan 2017=Taiwan 2017.rename({'Happiness.Rank':'Happiness Rank', 'Happiness.Score': 'Happiness 'Economy..GDP.per.Capita.': 'Economy (GDP per Capita)', 'Health..Life.Expectancy.': 'Health (Life I "Trust..Government.Corruption.': "Trust (Government Corruption)" },axis=1)

df tai 2015 17=pd.concat([Taiwan 2015, Taiwan 2016, Taiwan 2017], ignore index=True, sort=False)

Taiwan 2018["year"]=2018

Taiwan 2019["year"]=2019

df tai 2018 19=pd.concat([Taiwan 2018, Taiwan 2019], ignore index=True, sort=False)

df tai 2018 19.rename({'Overall rank': 'Happiness Rank', 'Score': 'Happiness Score', 'GDP per capita': 'I

df tai 2015 19=pd.concat([df tai 2018 19,df tai 2015 17],ignore index=True,sort=False)



df_tai_2015_19.sort_values(by="year")

	Happiness Rank	Happiness Score	(GDP per Capita)	Family	Health (Life Expectancy)	Freedom	Generosity	Trust (Government Corruption)	year	Region	Lower Confidence Interval	Upper Confidence Interval	Dystopia Residual
2	38	6.298	1.290980	1.076170	0.875300	0.397400	0.25376	0.081290	2015	NaN	NaN	NaN	NaN
3	34	6.379	1.397290	0.926240	0.795650	0.323770	0.25495	0.066300	2016	Eastern Asia	6.305	6.453	2.61523
4	33	6.422	1.433627	1.384565	0.793984	0.361467	0.25836	0.063829	2017	NaN	NaN	NaN	NaN
0	26	6.441	1.365000	1.436000	0.857000	0.418000	0.15100	0.078000	2018	NaN	NaN	NaN	NaN
1	25	6.446	1.368000	1.430000	0.914000	0.351000	0.24200	0.097000	2019	NaN	NaN	NaN	NaN

df_tai_2015_19=df_tai_2015_19.set_index("year").sort_index()

df_tai_2015_19.sort_values(by="year")

	Score	(GDP per Capita)	Family	Health (Life Expectancy)	Freedom	Generosity	(Government Corruption)	Region	Lower Confidence Interval	Upper Confidence Interval	Dystopia Residual
38	6.298	1.290980	1.076170	0.875300	0.397400	0.25376	0.081290	NaN	NaN	NaN	NaN
34	6.379	1.397290	0.926240	0.795650	0.323770	0.25495	0.066300	Eastern Asia	6.305	6.453	2.61523
33	6.422	1.433627	1.384565	0.793984	0.361467	0.25836	0.063829	NaN	NaN	NaN	NaN
26	6.441	1.365000	1.436000	0.857000	0.418000	0.15100	0.078000	NaN	NaN	NaN	NaN
25	6.446	1.368000	1.430000	0.914000	0.351000	0.24200	0.097000	NaN	NaN	NaN	NaN
	34 33 26	34 6.379 33 6.422 26 6.441	34 6.379 1.397290 33 6.422 1.433627 26 6.441 1.365000	34 6.379 1.397290 0.926240 33 6.422 1.433627 1.384565 26 6.441 1.365000 1.436000	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 0.25495 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 0.25836 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000 0.15100	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 0.25495 0.066300 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 0.25836 0.063829 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000 0.15100 0.078000	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 0.25495 0.066300 Eastern Asia 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 0.25836 0.063829 NaN 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000 0.15100 0.078000 NaN	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 0.25495 0.066300 Eastern Asia 6.305 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 0.25836 0.063829 NaN NaN 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000 0.15100 0.078000 NaN NaN	34 6.379 1.397290 0.926240 0.795650 0.323770 0.25495 0.066300 Eastern Asia 6.305 6.453 33 6.422 1.433627 1.384565 0.793984 0.361467 0.25836 0.063829 NaN NaN NaN NaN 26 6.441 1.365000 1.436000 0.857000 0.418000 0.15100 0.078000 NaN NaN NaN



#繪製散點圖 (scatter plot)

plt.scatter(df_2019["Score"],df_2019["Perceptions of corruption"],color="green")

#趨勢線的方程

x=df_2019["Score"]

z=np.polyfit(df_2019["Score"],df_2019["Perceptions of corruption"], 1)

可視化+快尋要點

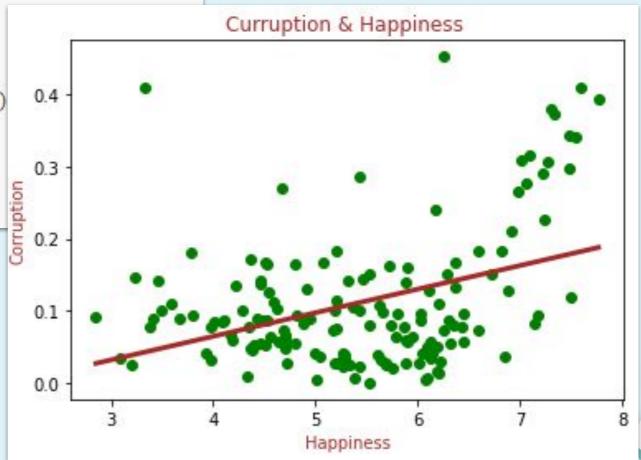
使用matplotlib, 我們可以為分析提供漂亮的可視化效果。

p = np.poly1d(z)

#繪製趨勢圖 (trendline plot)

plt.plot(df_2019["Score"], p(x),color="brown",linewidth=3)
plt.title("Curruption & Happiness ",color="brown")

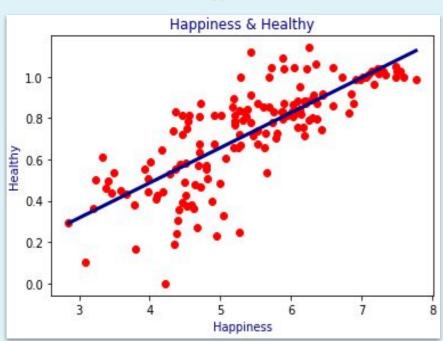
plt.xlabel("Happiness",color="brown")
plt.ylabel("Corruption",color="brown")



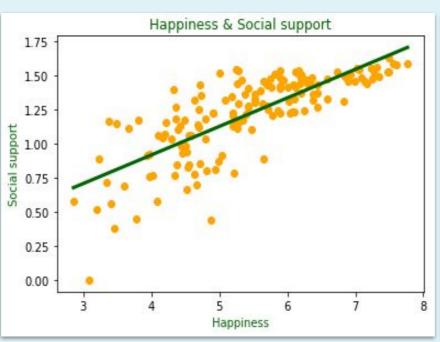


高幸福-對應六大關鍵的結果

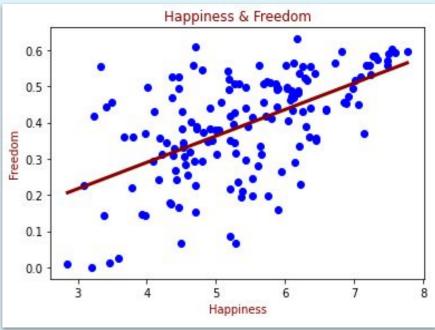




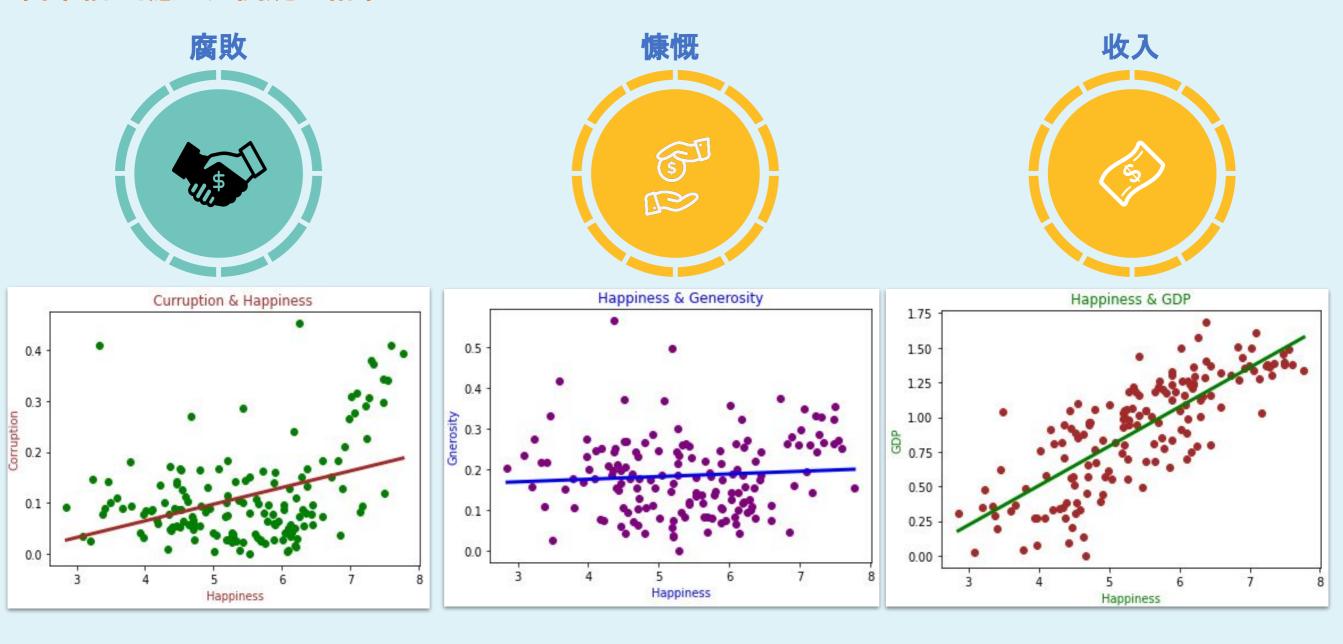






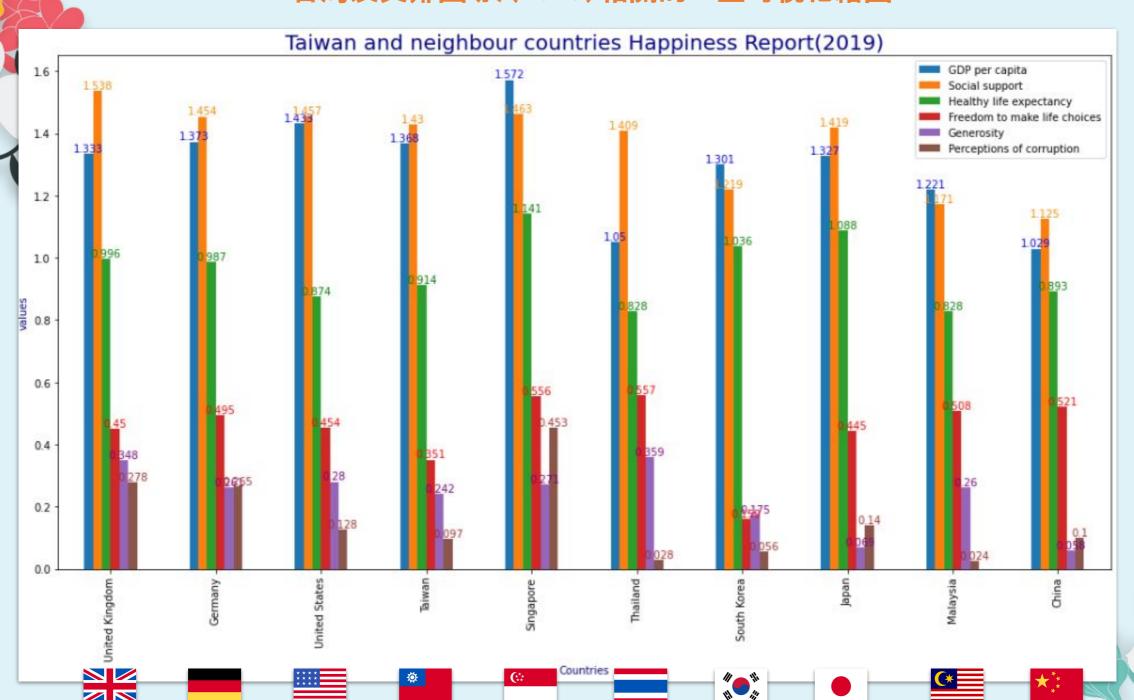


高幸福-對應六大關鍵的結果



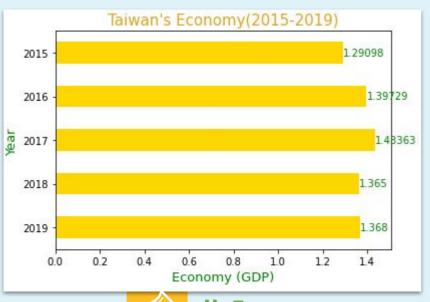
台灣及其鄰國 於(2019)相關的一些可視化繪圖 Taiwan and neighbour countries Happiness Report(2019) Score GDP per capita Social support Healthy life expectancy Freedom to make life choices 6.008 Generosity Perceptions of corruption 5.191 3

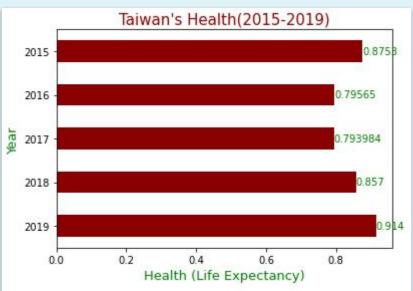
台灣及其鄰國 於(2019)相關的一些可視化繪圖



台灣(2015 - 2019)相關的一些可視化繪圖











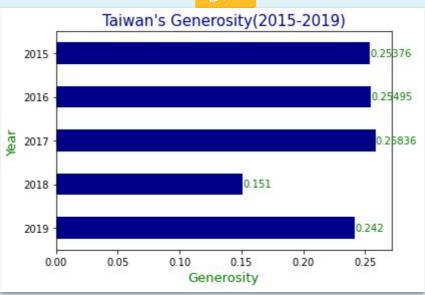


台灣X6關鍵 結果 🕘 🔪

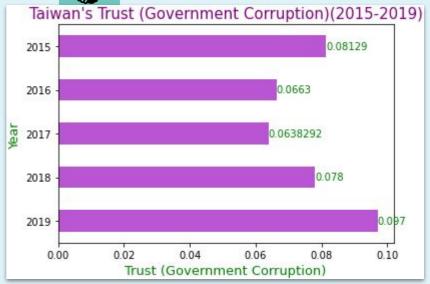


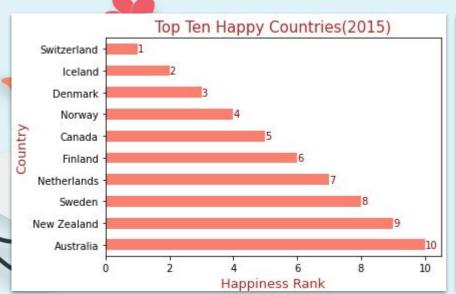


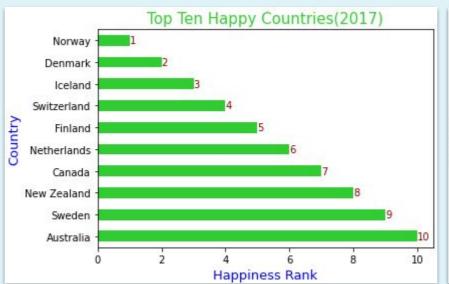


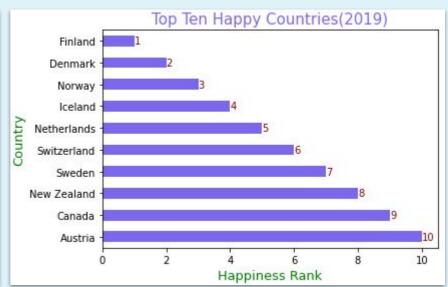




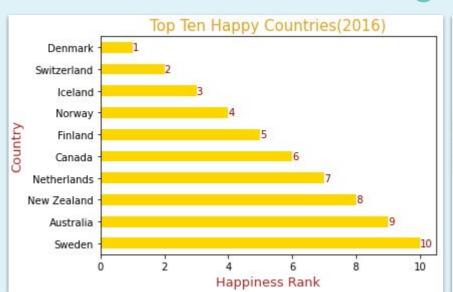


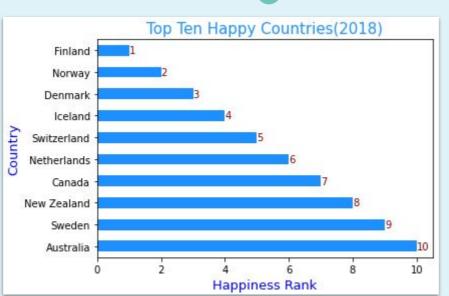






全球幸福分數排名 前10國家(2015 - 2019)





排名前3名國家 (2015-2019)

2015:瑞士、冰島、丹麥

2016: 丹麥、瑞士、冰島

2017:挪威、丹麥、冰島

2018:芬蘭、挪威、丹麥

2019:芬蘭、丹麥、挪威









我們分析了給定的數據, 現在可以總結我們的分析了:

我們發現瑞士、芬蘭、挪威、丹麥和冰島是幸福指數排前的國家,而這些都是發達國家. 同時他們的經濟狀況皆非常好。

在經濟(GDP)、社會支持、健康、自由和政府腐敗這六個關鍵,來跟幸福得分和幸福排名做比較後,我們可以發現到經濟、社會支持和健康最為重要。在圖表上,能看到趨勢和點陣是一同穩定上升的樣子。

因此,如果我們想讓我們的國家幸福,我們就應該讓我們的經濟變得更好。經濟使人們的健康變得更好,因為他們可以為家人獲得好的食物和其他生活必需品。 良好的經濟和良好的健康使人們的關係變得更好,幸福的人們造就幸福的社會。

因此,我們應該努力通過增加人們的就業機會來改善經濟,並且提高教育質量。除了減少因職能不足的失業者們,也使得不同類型的人們,能夠真正做到適合他們的職位,真正的投身進社會之中。



