Parcours Data Scientist: Projet 2

Analysez des données de systèmes éducatifs

Samuel Monet 23 Octobre 2010

Sommaire de la présentation

- Description des données
- Doublons et Données manquantes
- Sélection des informations pertinentes
- Présélection de pays
- Nettoyage des données pour affinage des résultats
- Sélection d'indicateurs
- Analyse de la présélection de pays
- Proposition finale

Description des données

On a 5 tableaux,

```
data=pd.read_csv("EdStatsData.csv")
countries=pd.read_csv("EdStatsCountry.csv")
indicators=pd.read_csv("EdStatsSeries.csv")
infoindicators=pd.read_csv("EdStatsFootNote.csv")
countryseries=pd.read_csv("EdStatsCountry-Series.csv")
```

une fois nettoyés des colonnes vides,

```
data.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
countries.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
indicators.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
infoindicators.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
countryseries.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
```

on obtient:

```
print(data.shape) (886930, 69)
print(countries.shape) (241, 31)
print(indicators.shape) (3665, 15)
print(infoindicators.shape) (643638, 4)
print(countryseries.shape) (613, 3)
```

Le tableau « data »

	Country Name	Country Code	Indicator Name	Indicator Code	1970	1971	1972	1973	1974	1975	 2055	2060	2065	2070	2075	2080	2085	2090	2095	2100
0	Arab World	ARB	Adjusted net enrolment rate, lower secondary,	UIS.NERA.2	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN								
1	Arab World	ARB	Adjusted net enrolment rate, lower secondary,	UIS.NERA.2.F	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN								
	data[data.duplicated(['Country Code','Indicator Code'])] Renvoi un tableau vide																			

```
a=list(data.columns)[4:]
data.dropna(subset=a,how='all',inplace=True)
data.shape
```

(357405, 69)

On a donc un tableau sans doublons mais avec plus de 500 000 lignes vides

- Le tableau « indicators »
 - On ne trouve toujours pas de donnée dupliquées
 - Pas non plus de valeurs manquantes :

```
indicators.dropna(subset=['Series Code'],how='any',inplace=True)
indicators.shape

(3665, 15)
```

- Le tableau « countryseries »
 - Pas de valeurs dupliquées
 - Pas de valeurs manquantes :

```
countryseries.isnull().values.any()
False
```

- Infoindicators
 - Pas de doublons
 - Pas de valeurs manquantes
 - On transforme les années en int :

```
CountryCode SeriesCode Year DESCRIPTION

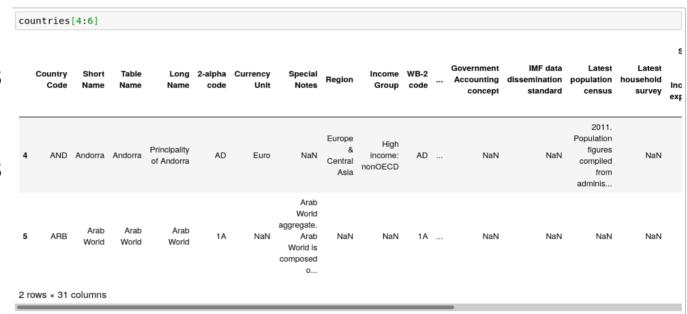
O ABW SE.PRE.ENRL.FE YR2001 Country estimation.

1 ABW SE.TER.TCHR.FE YR2005 Country estimation.

def changedate(date):
    return int(date[2:])

infoindicators['Year']=infoindicators['Year'].apply(changedate)
```

- Countries
 - Pas de valeurs manquantes
 - Pas de valeurs dupliquées



```
# On va créer un nouveau tableau avec juste les régions
regions=countries[countries.Region.isnull()]
countries.dropna(subset=['Region'],how='all',inplace=True)
print(regions.shape,countries.shape)
```

On voit que les régions n'ont rien en colonne région, on en profite pour séparer en deux tables : « regions » et « countries »

Sélection des informations pertinentes

Data (Tout semble pertinent)

	Country Name	Country Code	Indicator Name	Indicator Code	1970	1971	1972	1973	1974	1975	 2055	2060	2065	2070	2075	2080	2085	2090	2095	2100
0	Arab World	ARB	Adjusted net enrolment rate, lower secondary,	UIS.NERA.2	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN								
1	Arab World	ARB	Adjusted net enrolment rate, lower secondary,	UIS.NERA.2.F	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN								

• Countryseries (A première vue rien de très intéressant)

C	CountryCode	SeriesCode	DESCRIPTION
0	ABW	SP.POP.TOTL	Data sources : United Nations World Population
1	ABW	SP.POP.GROW	Data sources: United Nations World Population
2	AFG	SP.POP.GROW	Data sources: United Nations World Population

Sélection des informations pertinentes

Infoindicators (rien de très intéressant à première vue)

Éventuellement les années mais ça doit coller avec le tableau data

	CountryCode	SeriesCode	Year	DESCRIPTION
0	ABW	SE.PRE.ENRL.FE	2001	Country estimation.
1	ABW	SE.TER.TCHR.FE	2005	Country estimation.
2	ABW	SE.PRE.TCHR.FE	2000	Country estimation.

Countries

Beaucoup d'infos mais pas grand-chose d'intéressant :

- Les noms
- La région
- Éventuellement Income Group

countries.columns

Sélection des informations pertinentes

Indicators

Series Code	Topic	Indicator Name	Short definition	Long definition	Periodicity	Base Period	Other notes	Aggregation method	and exceptions	General comments	Source	conc
0 BAR.NOED.1519.FE.ZS	Attainment	Barro-Lee: Percentage of female population age	Percentage of female population age 15-19 with	Percentage of female population age 15-19 with	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Robert J. Barro and Jong-Wha Lee: http://www.b	

Seules les 3 premières colonnes sont intéressantes et on va commencer par la colonne « Topic » pour essayer de mieux cibler notre recherche

indicators.Topic.unique()

```
array(['Attainment', 'Education Equality',
       'Infrastructure: Communications', 'Learning Outcomes',
       'Economic Policy & Debt: National accounts: US$ at current prices: Aggregate indicators',
       'Economic Policy & Debt: National accounts: US$ at constant 2010 prices: Aggregate indicators',
       'Economic Policy & Debt: Purchasing power parity',
       'Economic Policy & Debt: National accounts: Atlas GNI & GNI per capita',
       'Teachers', 'Education Management Information Systems (SABER)',
       'Early Child Development (SABER)',
       'Engaging the Private Sector (SABER)',
       'School Health and School Feeding (SABER)',
       'School Autonomy and Accountability (SABER)'.
       'School Finance (SABER)', 'Student Assessment (SABER)',
       'Teachers (SABER)', 'Tertiary Education (SABER)',
       'Workforce Development (SABER)', 'Literacy', 'Background',
       'Primary', 'Secondary', 'Tertiary', 'Early Childhood Education',
       'Pre-Primary', 'Expenditures', 'Health: Risk factors',
       'Health: Mortality',
       'Social Protection & Labor: Labor force structure', 'Laber',
       'Social Protection & Labor: Unemployment',
       'Health: Population: Structure', 'Population',
       'Health: Population: Dynamics', 'EMIS',
       'Post-Secondary/Non-Tertiary'], dtype=object)
```

On va commencer par « Infrastructure : Communications »

indicators[indicators.Topic=='Infrastructure: Communications']

	Series Code	Topic	Indicator Name	Short definition	Long definition	Periodicity	Base Period	Other notes	Aggregation method	Limitations and exceptions	General comments	Sou
610	IT.CMP.PCMP.P2	Infrastructure: Communications	Personal computers (per 100 people)	NaN	Personal computers are self- contained computer	Annual	NaN	NaN	Weighted average	NaN	Restricted use: Please cite the International	Internati Telecommunica Union, Work
611	IT.NET.USER.P2	Infrastructure: Communications	Internet users (per 100 people)	NaN	Internet users are individuals who have used t	Annual	NaN	NaN	Weighted average	Operators have traditionally been the main sou	Please cite the International Telecommunicatio	Internati Telecommunica Union, Work

On a donc deux indicateurs fondamentaux pour la société : les pourcentages de personnes ayant accès à internet, les pourcentages de personne ayant un ordinateur.

En mettant cela en parallèle avec les 15-24 on devrait pouvoir commencer à pré-sélectionner un échantillon de pays plus restreint.

On cherche donc la population de 15-24. On a vu, en regardant un peu les indicateurs, qu'il y avait des indicateurs justement pour les 15-24

```
a=[]
for i in indicators['Indicator Name']:
    if '15-24' in i.lower():
        a.append(i)
print(len(a),a)

11 ['Youth literacy rate, population 15-24 years, female (%)', 'Youth literacy rate, population 15-24 years, gende
r parity index (GPI)', 'Youth literacy rate, population 15-24 years, male (%)', 'Youth literacy rate, population 1
5-24 years, both sexes (%)', 'Population, ages 15-24, female', 'Population, ages 15-24, male', 'Population, ages 1
5-24, total', 'Youth illiterate population, 15-24 years, both sexes (number)', 'Youth illiterate population, 15-24
years, female (number)', 'Youth illiterate population, 15-24 years, male (number)', 'Youth illiterate population,
15-24 years, % female']
indicators[indicators['Indicator Name']=='Population, ages 15-24, total']
```

Limitations Statistic Indicator Short Other Aggregation General Periodicity Series Code Topic concept a definition definition method comments exceptions methodolo Population, Population. UNESCO Population. Institute ages ages ages 15-24. 15-24. 2506 SP.POP.1524.TO.UN Population NaN NaN NaN NaN NaN NaN for 15-24total is the total is the Statistics total total pop... (Derived) total pop...

```
data[data['Indicator Code'] == 'SP.POP.1524.TO.UN'].shape
                                                             Il manque quand même beaucoup de données, on
                                                             va chercher les population totales pour extrapoler.
(192.69)
indicpop=[]
for a in indicators['Series Code']:
    if 'SP.POP' in a and 'FE' not in a and 'MA' not in a:
        indicpop.append(a)
print(len(indicpop),indicpop)
66 ['SP.POP.0014.TO', 'SP.POP.0014.TO.ZS', 'SP.POP.0305.TO.UN', 'SP.POP.0406.TO.UN', 'SP.POP.0509.TO.UN', 'SP.POP.
0510.TO.UN', 'SP.POP.0511.TO.UN', 'SP.POP.0609.TO.UN', 'SP.POP.0610.TO.UN', 'SP.POP.0611.TO.UN', 'SP.POP.0612.TO.U
N', 'SP.POP.0709.TO.UN', 'SP.POP.0710.TO.UN', 'SP.POP.0711.TO.UN', 'SP.POP.0712.TO.UN', 'SP.POP.0713.TO.UN', 'SP.P
OP.1014.TO.UN', 'SP.POP.1015.TO.UN', 'SP.POP.1016.TO.UN', 'SP.POP.1017.TO.UN', 'SP.POP.1018.TO.UN', 'SP.POP.1115.T
0.UN', 'SP.POP.1116.TO.UN', 'SP.POP.1117.TO.UN', 'SP.POP.1118.TO.UN', 'SP.POP.1215.TO.UN', 'SP.POP.1216.TO.UN', 'S
P.POP.1217.TO.UN', 'SP.POP.1218.TO.UN', 'SP.POP.1316.TO.UN', 'SP.POP.1317.TO.UN', 'SP.POP.1318.TO.UN', 'SP.POP.131
9.TO.UN', 'SP.POP.1418.TO.UN', 'SP.POP.1419.TO.UN', 'SP.POP.1524.TO.UN', 'SP.POP.1564.TO', 'SP.POP.1564.TO.ZS', 'S
P.POP.AG00.TO.UN', 'SP.POP.AG01.TO.UN', 'SP.POP.AG02.TO.UN', 'SP.POP.AG03.TO.UN', 'SP.POP.AG04.TO.UN', 'SP.POP.AG0
5.TO.UN', 'SP.POP.AG06.TO.UN', 'SP.POP.AG07.TO.UN', 'SP.POP.AG08.TO.UN', 'SP.POP.AG09.TO.UN', 'SP.POP.AG10.TO.UN',
'SP.POP.AG11.TO.UN', 'SP.POP.AG12.TO.UN', 'SP.POP.AG13.TO.UN', 'SP.POP.AG14.TO.UN', 'SP.POP.AG15.TO.UN', 'SP.POP.A
G16.TO.UN', 'SP.POP.AG17.TO.UN', 'SP.POP.AG18.TO.UN', 'SP.POP.AG19.TO.UN', 'SP.POP.AG20.TO.UN', 'SP.POP.AG21.TO.UN
', 'SP.POP.AG22.TO.UN', 'SP.POP.AG23.TO.UN', 'SP.POP.AG24.TO.UN', 'SP.POP.AG25.TO.UN', 'SP.POP.GROW', 'SP.POP.TOTL
```

Le dernier : SP.POP.TOTL représente la population totale des pays

 J'ai créé 2 tables une pour internet et une pour computer (En fait une aurait suffit)

```
internet=['SP.POP.1524.TO.UN', 'SP.POP.TOTL', 'IT.NET.USER.P2']
population_internet=pd.DataFrame()

for i in internet:
    population_internet=pd.concat([population_internet,data[data['Indicator Code']==i]],ignore_index=True)
```

Je les ai un peu simplifié/nettoyé :

```
population_internet['Max']=population_internet.max(axis=1,numeric_only=True)
echantillon_internet=population_internet[['Country Name','Country Code','Indicator Name','Max']].copy()
echantillon_internet.columns=['Country','Code','Indicator','Value']

def modifinternet(x):
    if '15-24' in x:
        return '15-24'
    elif 'Population, total' in x:
        return 'total'
    else:
        return 'internet'
echantillon_internet.Indicator=echantillon_internet.Indicator.apply(modifinternet)
echantillon_internet.sort_values(by=['Code','Indicator'],inplace=True)
```

Je transforme ce tableau en un tableau plus exploitable :

```
Country Code Indicator
                                       Value
         Aruba ABW
                         15-24 1.445500e+04
466
         Aruba
               ABW
                        internet 9.354245e+01
226
         Aruba ABW
                          total 1.048220e+05
 O Afghanistan
                AFG
                         15-24 7.252785e+06
457 Afghanistan
                AFG
                       internet 1.059573e+01
```

On obtient finalement :

	Country	Internet	Population	15-24
ABW	Aruba	93.5425	104822	14455
AFG	Afghanistan	10.5957	3.4656e+07	7.25278e+06
AGO	Angola	13	2.88135e+07	4.25935e+06
ALB	Albania	66.3634	3.28654e+06	641446
AND	Andorra	97.9306	84462	8715

	Country	Computer	Population	15-24
ABW	Aruba	9.91768	104822	14455
AFG	Afghanistan	0.390148	3.4656e+07	7.25278e+06
AGO	Angola	0.646019	2.88135e+07	4.25935e+06
ALB	Albania	4.59354	3.28654e+06	641446
ARB	Arab World	6.67668	3.69762e+08	NaN

• Chacun avec quelques valeurs manquantes en 15-24 :

internet.isn	ull().sum()
Country	Θ
Internet	0
Population	0
15-24	15
dtype: int64	

Country	0	
Computer	0	
Population	0	
15-24	9	

 On impute les valeurs manquantes en extrapolant à partir de la moyenne des 15-24 dans les pays dont on a les valeurs (on aurait pu être plus précis en raisonnant par zone géographique mais l'idée est surtout d'avoir un ordre de grandeur)

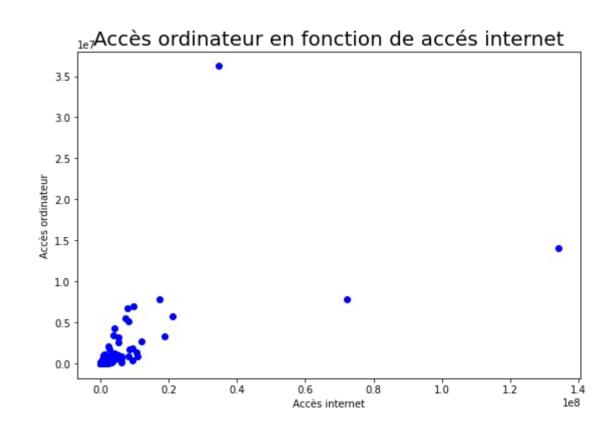
```
df=internet.dropna(how='all')
a=df['15-24']/df['Population']
moyenneint=a.mean()

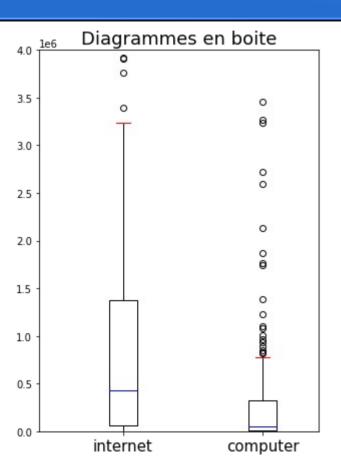
for (i,country) in internet.iterrows():
    if pd.isnull(country['15-24']):
        internet.loc[i,'15-24']=internet.loc[i,'Population']*moyenneint
```

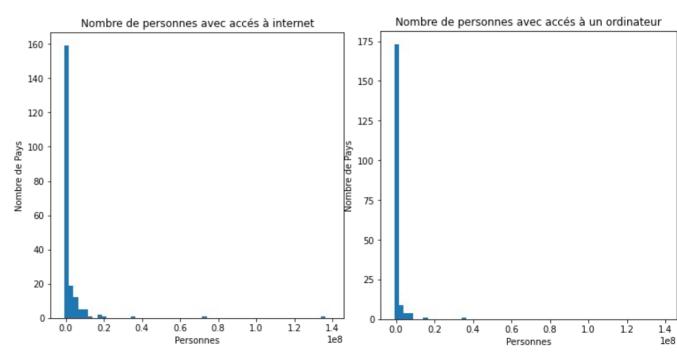
On regarde les indicateurs :

min: 0.0 max: 134019380.628 moyenne: 2991236.3303325246 sigma: 11498435.450027643 mediane: 531447.974743

Pas de corrélation entre les deux donc on va déterminer un seuil de sélection des pays pour le nouvel échantillon





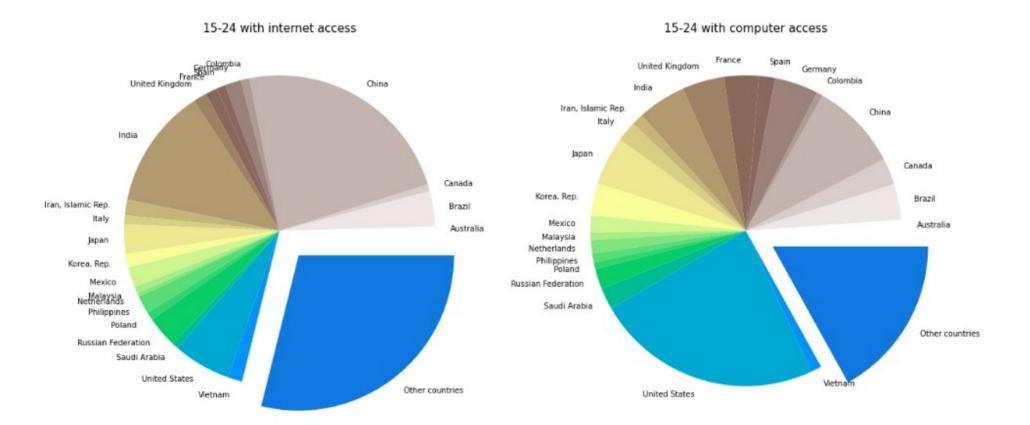


- On va sélectionner les pays :
 - avec plus de 1.000.000 de « 15-24 » avec un accès à un ordinateur
 - ET 1500000 avec un accès internet :

```
payscibles=pd.merge(internet[internet.TargetPop>1500000],computer[computer.TargetPop > 1000000],on=['Country'],how=
payscibles.dropna(how='any',inplace=True)
payscibles=pd.merge(payscibles,countries[['Country Code','Table Name']],left_on=['Country'],right_on=['Table Name']
payscibles=payscibles[['Country Code','Country','TargetPop_internet','TargetPop_computer']]
payscibles.head()
```

	Country Code	Country	TargetPop_internet	TargetPop_computer
0	AUS	Australia	2.58221e+06	1.75996e+06
1	BRA	Brazil	2.11566e+07	5.71313e+06
2	CAN	Canada	4.04028e+06	4.24746e+06
3	CHN	China	1.34019e+08	1.4078e+07
4	COL	Colombia	5.2319e+06	1.00907e+06

On vérifie qu'on a pas éliminer une trop grosse partie de la population mondiale cible:



- On a maintenant 23 pays
- On sélectionne dans le data set seulement ces pays

```
allcountries=data['Country Code'].unique()
dataech=data.copy()
for i in allcountries:
    if i not in codepays:
        dataech=dataech[dataech['Country Code']!=i]
```

 On ne sélectionne que les indicateurs disponibles pour plus de 80 % de ces pays

```
somme=dataech.groupby('Indicator Code').count()
somme.head()
presel=somme[somme['Country Name']>=19]
L=presel.index.values.tolist()
indicatorsech=indicators[indicators['Series Code'].isin(L)]
```

Il nous reste finalement 1539 indicateurs soit moins de 50 % de l'échantillon initial

On ne sélectionne que les « Topics » susceptibles de nous intéresser :
 'Attainment','Learning Outcomes','Teachers','Background','Secondary',

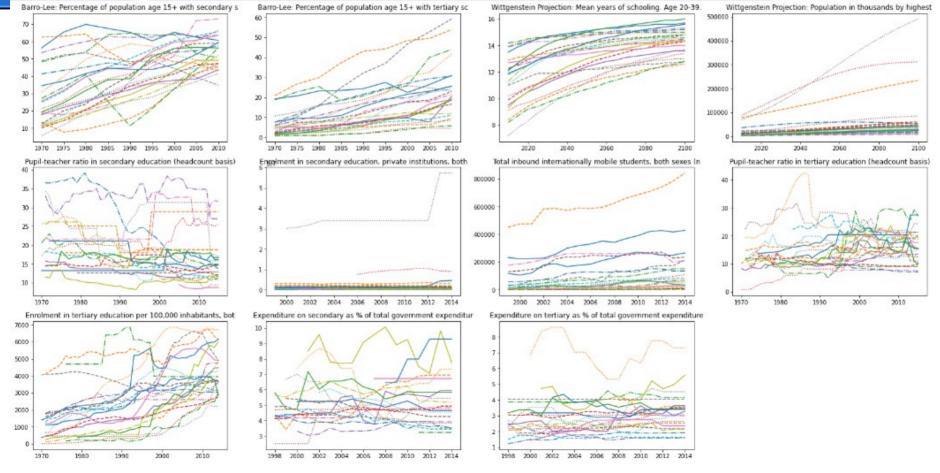
'Tertiary', 'Expenditures'

 On nettoie un peu plus en sélectionnant les indicateurs par mots clés, on supprime tous les primary, out of school, les indicateurs genrés...

```
for i in indicators['Indicator Name'].unique().tolist():
    if 'male and female' in i.lower() or ('female' not in i.lower() and 'male' not in i.lower()
        L.append(i)
echantillon=echantillon[echantillon['Indicator Name'].isin(L)]
echantillon['Indicator Name'].unique()
```

- On garde finalement les indicateurs suivants :
 - Expenditure on secondary as % of total government expenditure (%)
 - Expenditure on tertiary as % of total government expenditure (%)
 - Total inbound internationally mobile students, both sexes (number)
 - Enrolment in tertiary education per 100,000 inhabitants, both sexes
 - Pupil-teacher ratio in tertiary education (headcount basis)
 - Pupil-teacher ratio in secondary education (headcount basis)
 - Barro-Lee: Percentage of population age 15+ with secondary schooling. Total (Incomplete and Completed Secondary),
 - Barro-Lee: Percentage of population age 15+ with tertiary schooling. Total (Incomplete and Completed Tertiary)
 - Enrolment in secondary education, private institutions, both sexes (number),
 - Projection: Mean years of schooling. Age 20-39. Total,
 - Projection: Population in thousands by highest level of educational attainment. Post Secondary. Total

```
newdata=payscibles.copy()
fig = plt.figure(figsize=(28,14))
i =0
for code in specific codes:
    #je fais une copie de la sélection de mon indicateur
    ech=echantillon[echantillon['Indicator Code']==code].copv()
    #je nettoie cette copie en supprimant les colonne dont je n'ai pas besoin:
    indicateur=ech.iloc[0]['Indicator Name']
    if len(indicateur)>60:
        indicateur=indicateur[:60]
    ech.dropna(axis=1,how='all',inplace=True)
    del ech['Country Code']
    del ech['Indicator Name']
    del ech['Indicator Code']
    #Je déplace la colonne country en fin de tableau pour faire un ffill
    ech['Country']=ech['Country Name']
    del ech['Country Name']
    ech=ech.ffill(axis=1)
    ech2=ech[[ech.columns.tolist()[-1],ech.columns.tolist()[-2]]]
    ech2.columns=['Country',indicateur]
    newdata=pd.merge(newdata,ech2,on='Country',how='outer')
    #je trace l'indicateur
    ech.index=ech['Country']
    del ech['Country']
    x=np.array(ech.columns,dtype=int)
    fig.add subplot(3,4,i+1)
    style=['-','--','-.',':']
    j=0
    for (country,y) in ech.sort index().iterrows():
        plt.plot(x, np.array(y), label=country,linestyle=style[j%4])
        i+=1
    plt.title(indicateur)
```



Je décide finalement d'éliminer les indicateurs suivants qui ne me semblent finalement pas tellement pertinents :

- Projection: Mean years of schooling. Age 20-39. Total
- Expenditure on secondary as % of total government expenditure (%)
- Expenditure on tertiary as % of total government expenditure (%)

Analyse de la présélection de pays

- On convertit les pourcentages, les pour 1000 et les pour 100 000 en nombres.
- On ajoute les étudiants avec les étudiants d'origine étrangères, on supprime les colonnes qui ne nous servent plus et on obtient le tableau ci-dessous :

	Country	Int	Comp	ratio_sec	ratio_ter	private_sec	secondarylevelpop	superieurlevelpop	secondarylevelproj	students
0	Australia	2.582206e+06	1.759958e+06	16.000000	27.472490	937368.0	1.464760e+07	7.474594e+06	5.781519e+08	1.750630e+06
1	Brazil	2.115664e+07	5.713126e+06	16.691740	18.955730	3204247.0	9.441976e+07	1.941554e+07	1.154825e+10	7.787873e+06
2	Canada	4.040284e+06	4.247457e+06	18.798639	9.081420	193637.0	1.837182e+07	1.593337e+07	1.341450e+09	1.583891e+06
3	China	1.340194e+08	1.407801e+07	13.815440	19.487909	9019335.0	9.163986e+08	6.176419e+07	4.289955e+11	4.231496e+07
4	Colombia	5.231900e+06	1.009071e+06	25.577351	15.364080	979097.0	2.126154e+07	9.988547e+06	1.451864e+09	2.177225e+06

Analyse de la présélection de pays

- On fait une fonction score pour classer les pays
 - On va attribuer à chaque pays un score pour :
 - La technologie (Internet+computer)
 - Le potentiel actuel (Population totale avec niveau secondaire et supérieur + population secondaire privée et supérieure pondérées par les nombres d'élèves par enseignant)
 - Le potentiel futur (Les projections secondaires pondérées des nombres d'élèves par enseignants)
- Afin que la démographie ne pèse pas trop on a établi des scores de 0 à 3 par catégorie en fonction du quartile du pays.

Analyse de la présélection de pays

```
score=newdata.copv()
score['techno']=score['Int']+score['Comp']
score['now']=score['secondarylevelpop']+score['superieurlevelpop']+score['students']*score['ratio ter']+score['priv
score['future']=score['secondarylevelproj']*(score['ratio ter']+score['ratio sec'])
scorefinal=score[['Country','techno','now','future']].copy()
q tech=[scorefinal.techno.quantile(0.25*i) for i in range(1,4)]
q act=[scorefinal.now.quantile(0.25*i) for i in range(1,4)]
g futur=[scorefinal.future.guantile(0.25*i) for i in range(1.4)]
def quartile(x,L):
    if x<L[0]:
        return 0
    elif x<L[1]:</pre>
        return 1
    elif x<L[2]:</pre>
        return 2
    else:
        return 3
scorefinal.techno=[quartile(t,q tech) for t in scorefinal.techno]
scorefinal.now=[quartile(t,q act) for t in scorefinal.now]
scorefinal.future=[quartile(\overline{t},q futur) for t in scorefinal.future]
scorefinal['Total']=scorefinal.techno+scorefinal.now+scorefinal.future
scorefinal.sort values(by='Total',ascending=False,inplace=True)
scorefinal.head(8)
```

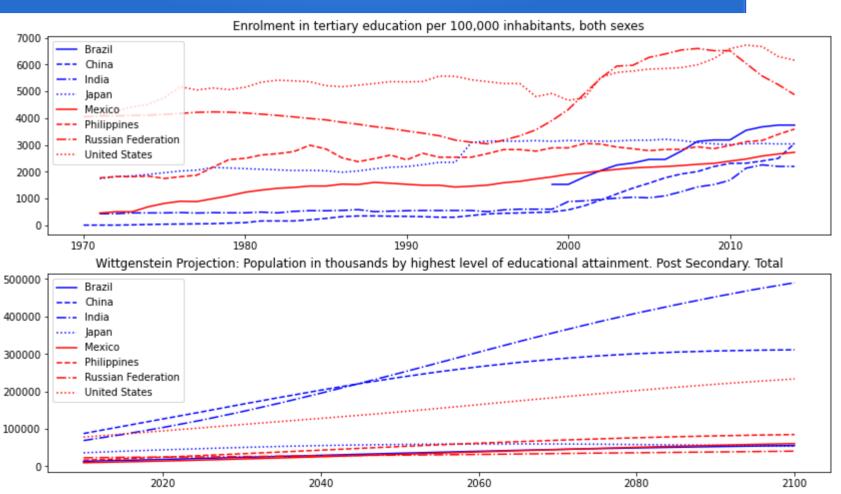
	Country	techno	now	future	Total
21	United States	3	3	3	9
3	China	3	3	3	9
9	India	3	3	3	9
1	Brazil	3	3	3	9
19	Russian Federation	3	3	2	8
17	Philippines	2	3	3	8
14	Mexico	2	2	3	7
12	Japan	3	2	2	7

Proposition de choix de pays pour opérer en priorité

Pour finaliser regardons un peu plus en détail les courbes de certains indicateurs afin de voir un peu mieux les tendances:

- Les projections de fin du secondaires
- Les taux d'accès au supérieur

Proposition de choix de pays



Proposition finale

- Le top 3 est clairement :
 - Inde, Chine et USA
- Pour le top 5 j'ajouterai :
 - Philippines
 - Brésil ou Mexique

Bonnes croissance d'accès au supérieur ces dernières années

Bonnes perspectives d'accès à la fin du secondaire dans les prochaines décennies