```
In [3]:
         from numpy import array
         from numpy.linalg import inv
         from numpy import transpose as tp
         from numpy import dot
         from random import random
         import matplotlib.pyplot as plt
         # Zwracamy równanie liniowej regresji dla argumentów X i wartości Y
         def regression(X, Y):
                 X = [[1, x] \text{ for } x \text{ in } X]
                 Y = [ y for y in Y]
                 b = dot(inv(dot(tp(X), X)), dot(tp(X), Y))
                  return lambda x: b[0] + b[1]*x
         # Uśredniamy dane
         def normalize(X):
                 def avg(i):
                          a = \max(i - 6, 0)
                          r = X[a:i+1]
                          return sum(r)/len(r)
                  return [ avg(i) for i in range(len(X)) ]
         deaths = []
         cases = []
         with open("Mexico.csv", "r") as f:
                  for line in f:
                          line = line.split(',')
                          deaths.append(int(line[-2]))
                          cases.append(int(line[-4]))
         deaths = normalize(deaths)
```

Regresja liniowa dla zgonów

cases = normalize(cases)

200

0

X = [i for i in range(len(deaths))]

```
In [4]: dr = regression(X, deaths)
plt.plot(deaths)
plt.plot([dr(x) for x in X])
plt.show()

1200-
1000-
800-
600-
400-
```

300

400

500

Regresja liniowa dla zachorowań

200

100

```
In [5]: cr = regression(X, cases)
plt.plot(cases)
plt.plot([cr(x) for x in X])
plt.show()

17500 -
12500 -
10000 -
7500 -
5000 -
2500 -
0 -
```

Obszary najlepszego dopasowania

200

300

100

Za miarę dopasowania przyjmujemy średnią błędów (tj. odległości w sensie kwadratowym od prostej) wszystkich punktów na badanym przedziale.

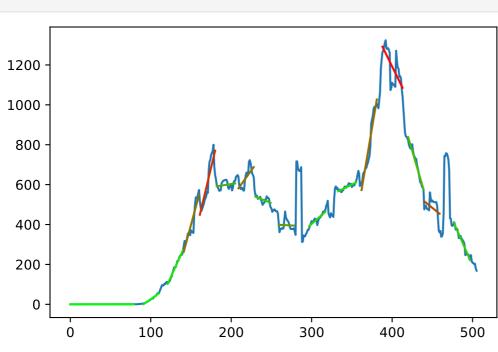
500

400

Wybieramy ze zbioru wszystkich prostych takie, których dopasowanie jest najlepsze i wyrzucamy wszystkie proste, które się z nimi przecinają. W rezultacie otrzymujemy zbiór najlepiej dopasowanych prostych pokrywających możliwie najwięcej danych.

```
In [6]:
         def sqrt(x):
                  return x**0.5
         def fit(a, b, data):
                  X = [n \text{ for } n \text{ in } range(a, b)]
                  Y = data[a:b]
                  r = regression(X, Y)
                  error = sum([(Y[i] - r(X[i]))**2 \text{ for } i \text{ in } range(len(X))])
                  return (r, error/len(X), (a, b))
         def overlapping(L, l):
                  (A, B), (a, b) = L[2], l[2]
                  return set(range(A, B)).intersection(range(a, b))
         def plot_sample(data):
                  diff = 20; size = len(data)
                  lines = [fit(a, b, data) for a in range(size) for b in range(size) if b - a >= diff ]
                  plt.plot(data)
                  # szukanie najlepszych prostych
                  picks = []
                  while lines:
                          best = min(lines, key = lambda x: x[1])
                          picks += [best]
                          lines = [l for l in lines if not overlapping(best, l)]
                  # kolorowanie
                  errmax = max(picks, key = lambda x: x[1])[1]
                  for l in picks:
                          r, err, (A, B) = l
                          plt.plot([ x for x in range(A, B) ], [ r(x) for x in range(A, B) ], color=(sqrt(err/errmax), (
                  plt.show()
```

```
In [7]: plot_sample(deaths)
```



Kolor odpowiada stopniu dopasowania -- im bliżej zielonego tym lepiej.