```
In [307]: import pandas as pd import numpy as np import math import random
```

Out[308]:

|   | X | Υ | month | day | FFMC | DMC  | DC    | ISI | temp | RH | wind | rain | area |
|---|---|---|-------|-----|------|------|-------|-----|------|----|------|------|------|
| 0 | 7 | 5 | mar   | fri | 86.2 | 26.2 | 94.3  | 5.1 | 8.2  | 51 | 6.7  | 0.0  | 0.0  |
| 1 | 7 | 4 | oct   | tue | 90.6 | 35.4 | 669.1 | 6.7 | 18.0 | 33 | 0.9  | 0.0  | 0.0  |
| 2 | 7 | 4 | oct   | sat | 90.6 | 43.7 | 686.9 | 6.7 | 14.6 | 33 | 1.3  | 0.0  | 0.0  |
| 3 | 8 | 6 | mar   | fri | 91.7 | 33.3 | 77.5  | 9.0 | 8.3  | 97 | 4.0  | 0.2  | 0.0  |
| 4 | 8 | 6 | mar   | sun | 89.3 | 51.3 | 102.2 | 9.6 | 11.4 | 99 | 1.8  | 0.0  | 0.0  |

## Преобразование данных.

Чтобы работать с числовыми координатами нечисловые координаты (month, day) нужно перевести в числовые. Для простоты можно заменить координату month на индикатор летнего сезона, а координату day неиспользовать вообще. По желанию можете сделать преобразование другим способом. Так же желательно добавить координату, тождественно равную единице. Она будет отвечать свободному члену в линейной коомбинации.

In [310]: data["month"] = data["month"].apply(lambda x: months.index(x))

In [311]: data["day"] = data["day"].apply(lambda x: days.index(x))

In [312]: data["summer"] = data["month"].apply(lambda x: int(4 < x and x < 8))

In [313]: data["ones"] = np.linspace(1,1,data.shape[0])
data.head()

Out[313]:

|   | Х | Y | month | day | FFMC | DMC  | DC    | ISI | temp | RH | wind | rain | area | summer | ones |
|---|---|---|-------|-----|------|------|-------|-----|------|----|------|------|------|--------|------|
| C | 7 | 5 | 2     | 4   | 86.2 | 26.2 | 94.3  | 5.1 | 8.2  | 51 | 6.7  | 0.0  | 0.0  | 0      | 1.0  |
| 1 | 7 | 4 | 9     | 1   | 90.6 | 35.4 | 669.1 | 6.7 | 18.0 | 33 | 0.9  | 0.0  | 0.0  | 0      | 1.0  |
| 2 | 7 | 4 | 9     | 5   | 90.6 | 43.7 | 686.9 | 6.7 | 14.6 | 33 | 1.3  | 0.0  | 0.0  | 0      | 1.0  |
| 3 | 8 | 6 | 2     | 4   | 91.7 | 33.3 | 77.5  | 9.0 | 8.3  | 97 | 4.0  | 0.2  | 0.0  | 0      | 1.0  |
| 4 | 8 | 6 | 2     | 6   | 89.3 | 51.3 | 102.2 | 9.6 | 11.4 | 99 | 1.8  | 0.0  | 0.0  | 0      | 1.0  |

```
In [322]: N = data.shape[0]
k = data.shape[1]
```

1 of 3 13.05.2016 00:26

```
In [357]: # Для 0.7 выборки
          Z = np.array(data)
          random.shuffle(Z)
          Z = Z[:round(7/10.)*N]
          area = np.array(data['area'])[:round(7/10.)*N]
          theta=np.dot(np.dot(np.linalg.inv(np.dot(Z.T,Z)), Z.T), area)
In [364]: # Для 0.3 выборки
          Z = np.array(data)
          Z = Z[(round((7/10.)*N)):]
          n = len(Z)
          area = (np.array(data['area']))[(round((7/10.)*N)):]
          sigma2 = (1/(n-k)) * np.dot(area - np.dot(Z,theta), (area-np.dot(Z,theta))
          )).T);
          print('sigma2 = {}'.format(math.sqrt(sigma2)))
          sigma2 = 74.79741368019971
In [396]: def trans (c):
              # Для 0.7 выборки
              Z = np.array(data)
              random.shuffle(Z)
              Z = Z[:round(7/10.)*N]
              area = np.array(data['area'])[:round(7/10.)*N]
              area = np.log(area + c)
              theta=np.dot(np.dot(np.linalg.inv(np.dot(Z.T,Z)), Z.T), area)
              etheta = np.exp(theta) - c
              # Для 0.3 выборки
              Z = np.array(data)
              Z = Z[(round((7/10.)*N)):]
              n = len(Z)
              area = (np.array(data['area']))[(round((7/10.)*N)):]
              area = np.log(area + c)
              sigma2theta = (1/(n-k)) * np.dot(area - np.dot(Z,theta), (area-np.do
          t(Z,theta)));
              sigma2etheta = (1/(n-k)) * np.dot(area - np.dot(Z,etheta), (area-np.
          dot(Z,etheta)));
              print('sigma2 = {}'.format(math.sqrt(sigma2theta)))
              print('e^sigma2 = {}'.format(math.sqrt(sigma2etheta)))
              print()
          sigma2 = 1.338746151018637
          e^sigma2 = 1.5068351396166852
In [387]: trans(1)
          sigma2 = 2.519324929595708
          e^sigma2 = 1.6989246031857639
In [382]: trans(0.5)
          sigma2 = 1.8337968265111493
          e^sigma2 = 521.8756058153541
In [383]: trans(2)
          sigma2 = 1.3553718259472978
          e^sigma2 = 1040.6652634830111
```

2 of 3 13.05.2016 00:26

Видно, что самое подходящее значение с = 1. Разброс при таком с - минимальный.

Также, несложно заметить, что оценка не очень слабо колеблется в зависимости от размешанности выборки:

```
In [400]: trans(1)
          trans(1)
          trans(1)
          trans(1)
          trans(1)
          trans(1)
          trans(1)
          sigma2 = 1.6261866052876774
          e^sigma2 = 1.6289928877924673
          sigma2 = 1.4490585804021474
          e^sigma2 = 6.090993800983564
          sigma2 = 1.8842401257239625
          e^sigma2 = 451.3389921165823
          sigma2 = 1.617751127520482
          e^sigma2 = 2.3750129546630006
          sigma2 = 2.6190598902471693
          e^sigma2 = 25.510267951116322
          sigma2 = 1.5380502839131358
          e^sigma2 = 1.811920239810331
          sigma2 = 1.5007820179285318
          e^sigma2 = 3.6367136040937
 In [ ]:
```

3 of 3 13.05.2016 00:26