```
In [1]:
```

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as sts
from sklearn import datasets
%matplotlib inline
```

```
In [2]:
```

```
iris = datasets.load_iris()
```

Оценка матожидания

In [3]:

```
# num types количество различных типов ириса
num types = 3
# vec size количество характеристик ириса
vec size = 4
# матрица матожиданий
mean = np.array([])
# подсчет матожиданий
for t in xrange(num types):
    # first и last - индексы начала и конца данных об ирисах типа t
    first = t * iris.target.size / num types
    last = (t + 1) * iris.target.size / num types
    a = np.zeros(vec size)
    for n in xrange(vec size):
        a[n] = np.mean(iris.data[first:last,n])
    mean = np.append(mean, a)
mean = np.reshape(mean, (num types, vec size))
```

In [4]:

```
# печать матрицы оценки матожиданий 
print mean
```

```
[[ 5.006 3.418 1.464 0.244]
[ 5.936 2.77 4.26 1.326]
[ 6.588 2.974 5.552 2.026]]
```

Оценка матриц ковариации

In [5]:

```
# матрица матриц ковариации
# первый индекс - тип ириса
# второй и третий - строка и столбец в соответсвующей матрице ковариаций
var = np.zeros((num types, vec size, vec size))
# подсчет матриц ковариации
for t in xrange(num_types):
    # first и last - индексы начала и конца данных об ирисах типа t
   first = t * iris.target.size / num types
   last = (t + 1) * iris.target.size / num types
    for n in xrange(vec size):
        for m in xrange(vec size):
            # если значение еще не посчитано, то считаем (матрица симметрична)
            if(var[t][n][m] == 0):
                var[t][n][m] = np.mean(iris.data[first:last, n] * iris.data[fi
                               mean[t, n] * mean[t, m]
                # записываем значение в симметричную позицию
                var[t][m][n] = var[t][n][m]
```

In [6]:

```
# печать матрицы матриц ковариаций
print var
[[ 0.121764 0.098292 0.015816
                                 0.0103361
  [ 0.098292  0.142276  0.011448
                                 0.0112081
  [ 0.015816  0.011448  0.029504
                                  0.0055841
  [ 0.010336  0.011208  0.005584
                                 0.011264]]
 [[ 0.261104
             0.08348
                       0.17924
                                 0.0546641
  [ 0.08348
             0.0965
                        0.081
                                  0.04038 1
  [ 0.17924
             0.081
                       0.2164
                                 0.07164 ]
  [ 0.054664  0.04038
                       0.07164
                                  0.038324]]
 [[ 0.396256  0.091888  0.297224
                                 0.0481121
  [ 0.091888  0.101924  0.069952
                                 0.0466761
  [ 0.297224  0.069952  0.298496
                                  0.047848]
  [ 0.048112
             0.046676
                       0.047848
                                  0.073924111
```

Графики плотностей пар координат (0, 1); (1, 3); (2, 3)

```
Функция plot_pdf принимает в качестве аргументов:
dist_mean - матрица матожиданий,
dist_var - матрица матриц ковариаций,
num_types - количество типов ириса,
t - номер типа ириса(0, 1, 2),
```

n , m - пара координат, для которых строится график плотности, width = 1.5 - "ширина" графика

In [7]:

```
def plot pdf(dist mean, dist var, num types, t, n, m, width = 1.5):
    # first и last - индексы начала и конца данных об ирисах типа i
    first = t * iris.target.size / num types
    last = (t + 1) * iris.target.size / num types
    # сетка графика (значения, для которых считаем плотность)
    grid = np.mgrid[(dist mean[t,n] - width):(dist mean[t,n] + width):0.02,
                    (dist mean[t,m] - width):(dist mean[t,m] + width):0.02]
    # плотность в этих точках
    density = np.array([[sts.multivariate normal.pdf((grid[0, i, j], grid[1, j
                                                     mean=[dist mean[t, n], di
                                                     cov=[[dist var[t, m, m],
                                                           [dist var[t, m, n],
                       for i in range(grid[0].shape[0])]
                      for j in range(grid[0].shape[1])])
    # строим линии уровня
    CS = plt.contour(grid[0], grid[1], density)
    plt.clabel(CS, fontsize=10, inline=1, fmt='%1.3f')
    plt.xlim((np.min(grid[0]), np.max(grid[0])))
    plt.ylim((np.min(grid[1]), np.max(grid[1])))
    # проекции точек выборки
    plt.scatter(iris.data[first:last, n], iris.data[first:last, m], alpha=0.7,
```

Графики для пары координат (0, 1)

In [8]:

```
# построение графиков
plt.figure(figsize=(20, 16))

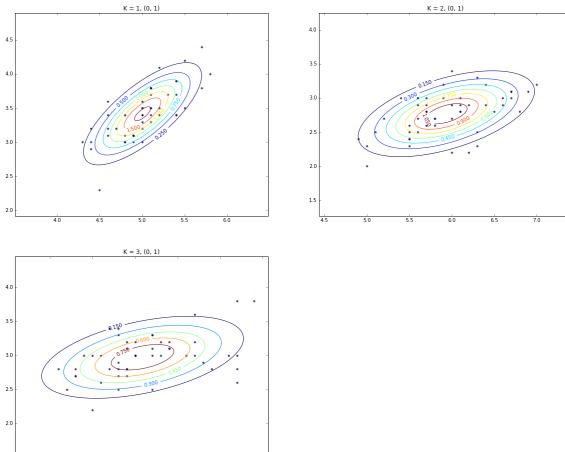
n = 0
m = 1

plt.subplot(2, 2, 1)
plot_pdf(mean, var, num_types, 0, n, m)
plt.title('K = 1, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 2)
plot_pdf(mean, var, num_types, 1, n, m)
plt.title('K = 2, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 3)
plot_pdf(mean, var, num_types, 2, n, m)
plt.title('K = 3, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.show()
```



Графики для пары координат (1, 3)

In [9]:

```
# построение графиков
plt.figure(figsize=(20, 16))

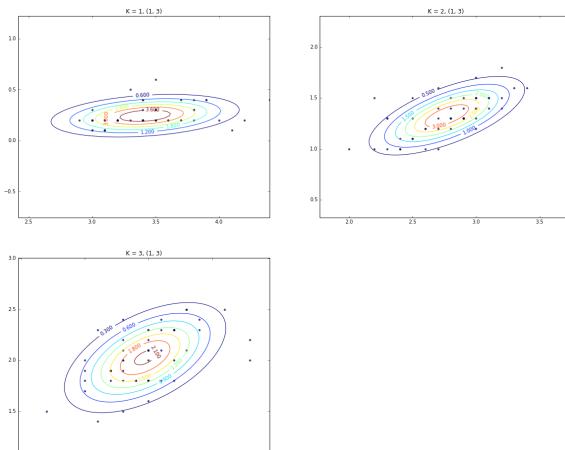
n = 1
m = 3

plt.subplot(2, 2, 1)
plot_pdf(mean, var, num_types, 0, n, m, width = 1)
plt.title('K = 1, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 2)
plot_pdf(mean, var, num_types, 1, n, m, width = 1)
plt.title('K = 2, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 3)
plot_pdf(mean, var, num_types, 2, n, m, width = 1)
plt.title('K = 3, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.show()
```



Графики для пары координат (2, 3)

In [10]:

```
# ποστροεμμε γραφμκου

plt.figure(figsize=(20, 16))

n = 2

m = 3

plt.subplot(2, 2, 1)

plot_pdf(mean, var, num_types, 0, n, m, width = 0.5)

plt.title('K = 1, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 2)

plot_pdf(mean, var, num_types, 1, n, m, width = 1)

plt.title('K = 2, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.subplot(2, 2, 3)

plot_pdf(mean, var, num_types, 2, n, m)

plt.title('K = 3, (' + str(n) + ', ' + str(m) + ')')

plt.show()
```

