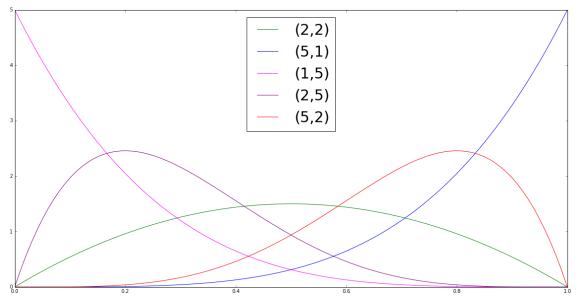
#### In [1]:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import scipy.stats as sps
%matplotlib inline
```

### Априорное - Бета распределение с параметрами альфа и бета

# Где альфа отвечает за количество выпадения орла, а бета - решки

#### In [2]:



# Для разных пар альфа и бета найдем байесовские оценки для нашего матожидания

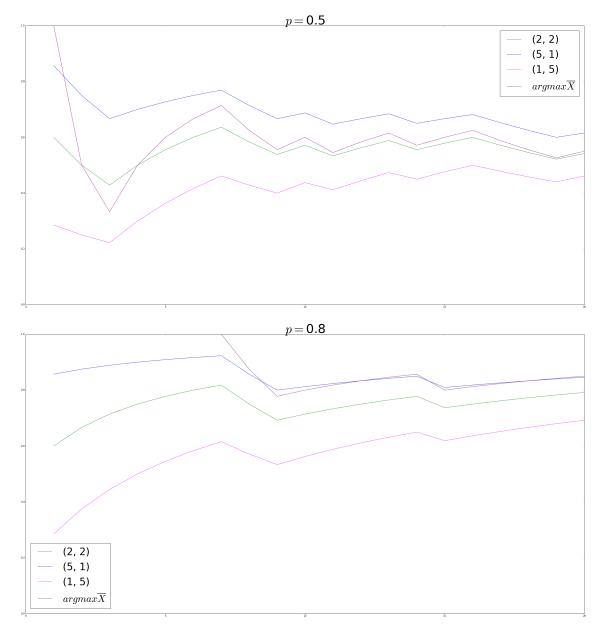
### Оценка максимально правдоподобия - $\overline{X}$

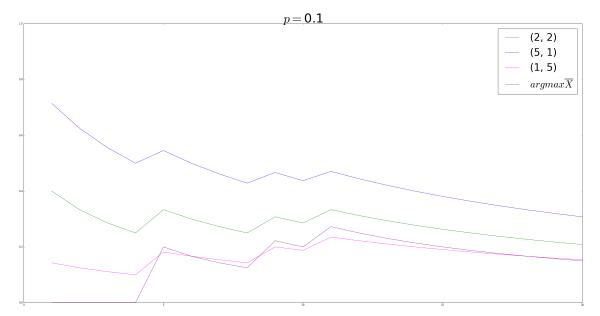
In [3]:

our\_probability = [0.5, 0.8, 0.1]

#### In [4]:

```
for probability in our_probability:
    plt.figure(figsize=(40,20))
    plt.title(u'$p = $' + str(probability), fontsize = 50)
    sample = sps.bernoulli.rvs(probability, size=20)
    ind = 0
    for alpha, beta in param[: 3]:
            bayesian_est = [(alpha+sum(sample[: i+1]))/(alpha + beta + i + 1) for
i in range(20)]
            plt.plot(np.arange(1, 21), abs(np.array(bayesian est)), color = colors
[ind],
                     label='('+str(alpha)+', '+str(beta) +')')
            ind = ind+1
    mark_max = [sample[: i + 1].mean() for i in range(20)]
    plt.plot(np.arange(1, 21), abs(np.array(mark_max)), color = colors[3], label
='$argmax \overline{X}$')
    plt.legend(loc=0, fontsize=40)
    plt.ylim(0, 1)
    plt.show()
```





Мы видим, что оценка максимального правдоподобия ведет себя в любом случае хорошо, а поведение байесовской оценки зависит от параметров альфа и бета, например на первом графике, когда вероятность была равна 0.5, лучше вела себя оценка с примерно одинаковымы альфа и бета