```
In [2]:
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as sps
import math
%matplotlib inline
In [135]:
alpha = 0.95
theta = 1
num tests = 1000
N = 100
In [136]:
def test probability(llvl,rlvl,num,distr gen):
    qnt = 0.0
    for i in range(num):
        X = distr_gen()
        if llvl(X,alpha) < theta < rlvl(X,alpha) :</pre>
            qnt+=1
    return round(qnt / num,3)
```

Доверительные интеравалы уровня α равномерного распределения :

 $\left(\frac{2\bar{X}}{1+\frac{1}{\sqrt{3n(1-\alpha)}}}, \frac{2\bar{X}}{1-\frac{1}{\sqrt{3n(1-\alpha)}}}\right)$

 $\left(X_{(1)}, \frac{X_{(1)}}{1 - \sqrt[n]{\alpha}}\right)$ $\left(X_{(n)}, \frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{1 - \alpha}}\right)$

```
In [37]:
def trust_level_uniform_average_l(X, alpha) :
    1 = 2 * np.mean(X)/(1 + 1/(3 * len(X) * (1-alpha))**0.5)
    return 1
def trust_level_uniform_average_r(X, alpha) :
    r = 2 * np.mean(X)/(1 - 1/(3 * len(X) * (1-alpha))**0.5)
    return r
def trust level uniform min l(X, alpha) :
    l = np.min(X)
    return 1
def trust level uniform min r(X, alpha) :
    r = np.min(X)/(1 - alpha**(1/len(X)))
    return r
def trust level uniform max l(X, alpha) :
    l = np.max(X)
    return 1
def trust level uniform max r(X, alpha) :
    r = np.max(X)/((1 - alpha)**(1/len(X)))
    return r
```

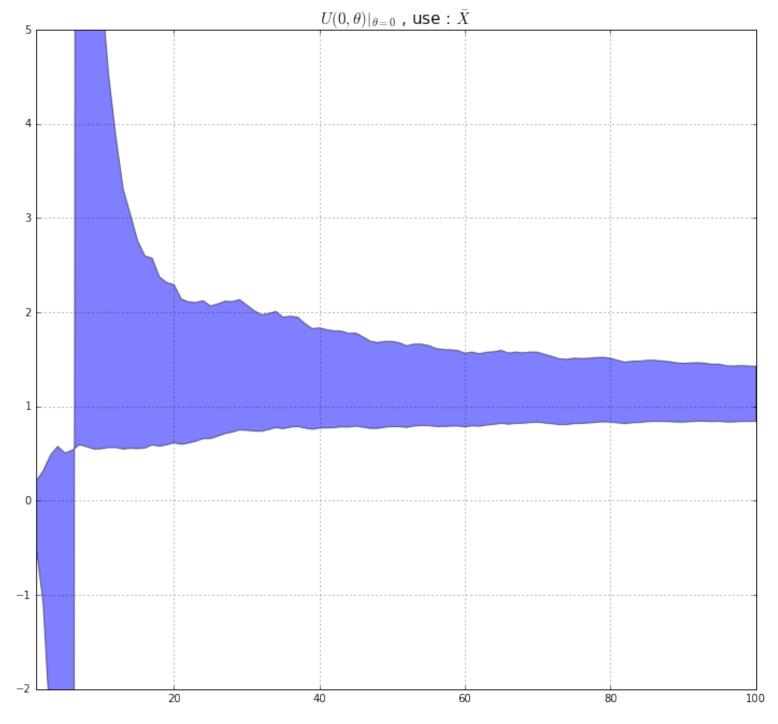
In [73]:

```
def build plot(OX,low,high,distr,method,xlim=[],ylim=[]):
    title = distr + ' , use : ' + method
    plt.figure(figsize=(12,11))
    plt.fill between(n,low,high,alpha=0.5)
    plt.grid(True)
    plt.title(title,fontsize=15)
    if len(ylim) == 2 :
        plt.ylim(ylim)
    if len(xlim) == 2:
        plt.xlim(xlim)
    plt.show()
```

```
In [97]:
```

```
X = sps.uniform.rvs(size=N)
n = np.arange(1, N+1, 1)
```

```
In [140]:
```

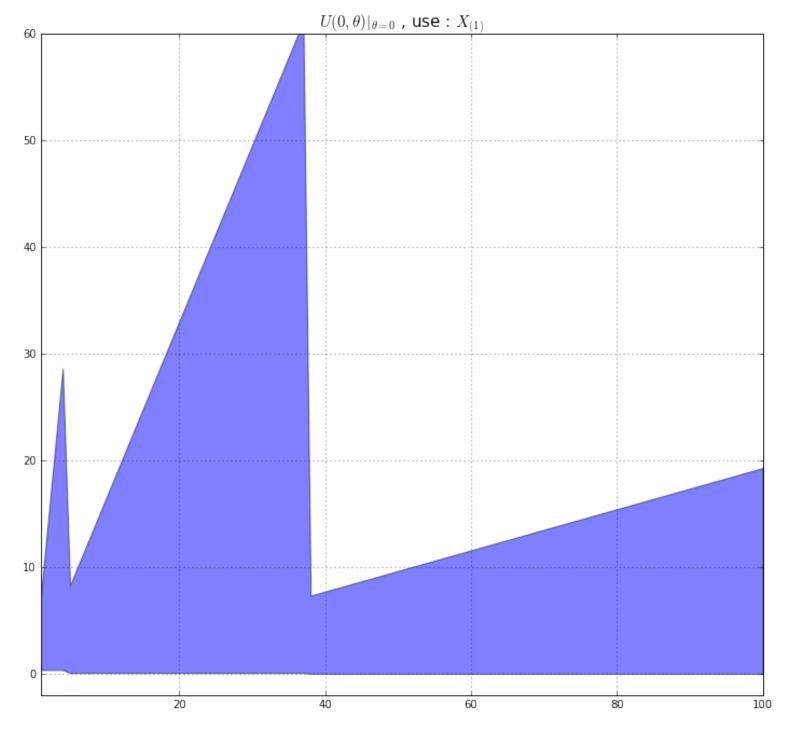


$$n = 10, P = 1.0$$

 $n = 100, P = 1.0$

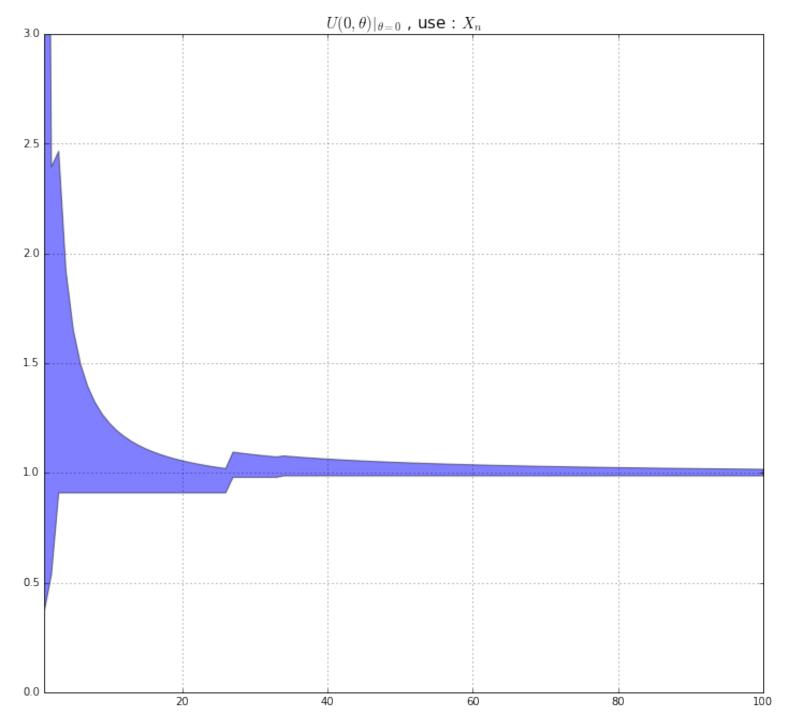
Этот интервал не является точным, т.к. получен с сипользованием неравенства Чебышева.

```
In [141]:
```



n = 10, P = 0.945n = 100, P = 0.952

```
In [142]:
```



n = 10, P = 0.942n = 100, P = 0.949

Интервал (1) дает хорошее приближение (лучше чем (2)), но является избыточным, т.к. использует нижнюю оценку вероятности, а не точное значение.

Интервал (2) не сходятся к θ

Интервал (3) сходятся к θ и дает хорошую точность

Асимптотический доверительный интервал уровня α для $cauchy(\theta,1)$:

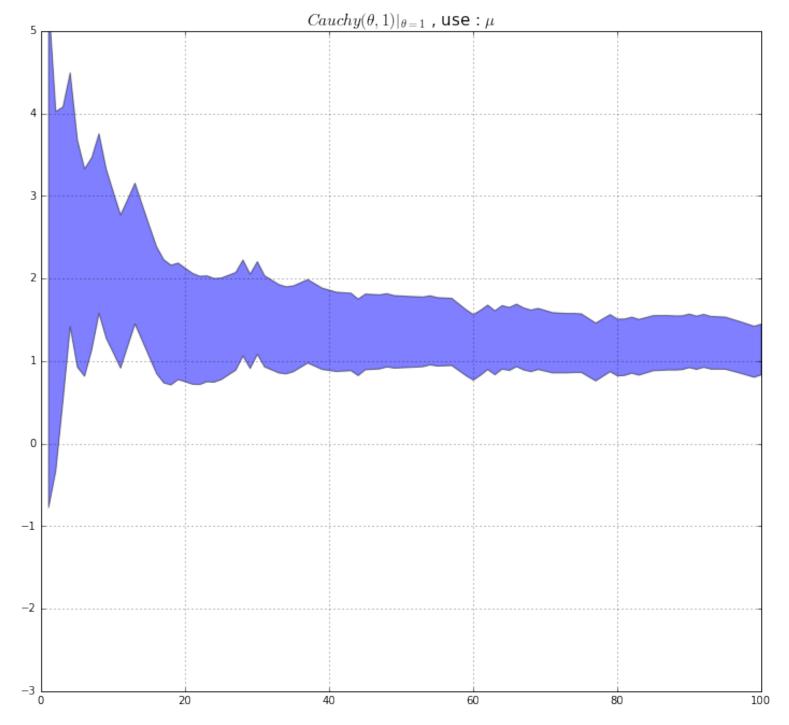
 $(\mu-Z_{\frac{\alpha+1}{2}}\frac{\pi}{2\sqrt{n}},\mu+Z_{\frac{\alpha+1}{2}}\frac{\pi}{2\sqrt{n}})$, где Z_x - квантиль уровня x для нормального распределения, μ - выборочная медиана.

In [155]:

```
def trust_level_cauchy_l(X,alpha):
    return np.median(X)
        - sps.norm.ppf((1 + alpha)/2) * np.pi /(2 * (len(X) ** 0.5))

def trust_level_cauchy_r(X,alpha):
    return np.median(X)
        + sps.norm.ppf((1 + alpha)/2) * np.pi /(2 * (len(X) ** 0.5))
```

```
In [181]:
```



$$n = 10, P = 0.93$$

 $n = 100, P = 0.944$

Асимптотический доверительный интервал для $Pois(\theta)$ уровня α :

$$\left(\bar{X} - Z_{\frac{1+\alpha}{2}}\sqrt{\frac{\bar{X}}{n}}, \bar{X} + Z_{\frac{1+\alpha}{2}}\sqrt{\frac{\bar{X}}{n}}\right)$$

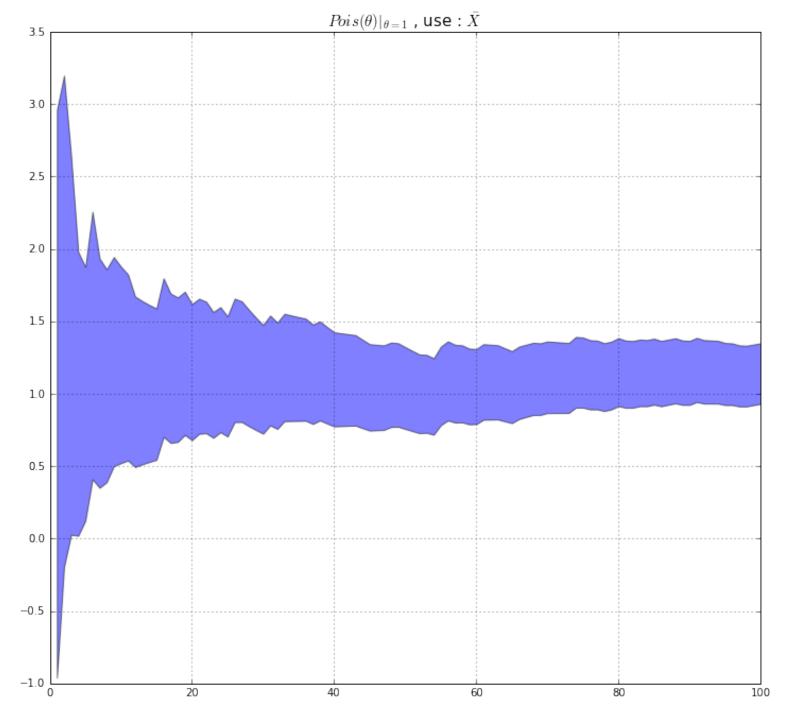
где Z_x - квантиль уровня x для стандартного нормального распределения $\mathcal{N}(0,1)$.

```
In [194]:
```

```
def trust_level_pois_l(X,alpha):
    return np.mean(X)
        - sps.norm.ppf((1 + alpha)/2)*((np.mean(X)/len(X)) ** 0.5)

def trust_level_pois_r(X,alpha):
    return np.mean(X)
        + sps.norm.ppf((1 + alpha)/2)*((np.mean(X)/len(X)) ** 0.5)
```

```
In [189]:
```



n = 10, P = 0.938n = 100, P = 0.941

Асимптотический доверительный интервал для $\Gamma(\theta,\lambda)$ уровня α с неизвестным θ :

```
\left(\frac{\lambda - Z_{\frac{1+\alpha}{2}}\sqrt{\frac{\lambda}{n}}}{\bar{X}}, \frac{\lambda + Z_{\frac{1+\alpha}{2}}\sqrt{\frac{\lambda}{n}}}{\bar{X}}\right)
```

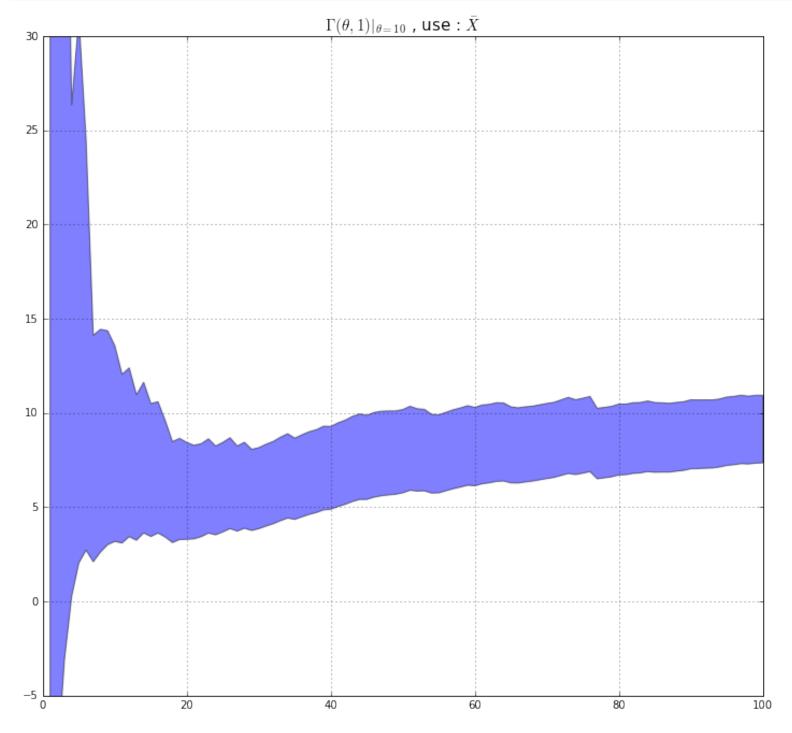
где Z_x - квантиль уровня x для стандартного нормального распределения $\mathcal{N}(0,1)$.

In [190]:

```
lmb = 1
def trust_level_gamma_l(X,alpha):
    return (lmb - sps.norm.ppf((1 + alpha)/2) * (lmb/len(X))**0.5)/np.mean(X)

def trust_level_gamma_r(X,gamma):
    return (lmb + sps.norm.ppf((1 + alpha)/2) * (lmb/len(X))**0.5)/np.mean(X)
```

```
In [196]:
```



$$n = 10, P = 0.957$$

 $n = 100, P = 0.951$