Задание 3

Генерация данных

```
-a_2 = a_1 = a_0 = 1 (в коде - массив a) \sigma^2 = 0.1 (в коде - var)
```

```
import numpy as np
from scipy.stats import norm, uniform, randint
from scipy.special import expit
from scipy.optimize import linprog
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
```

In [91]:

In [90]:

```
def get_sample(M, var, origin):
    return origin + norm.rvs(size=M, scale=np.sqrt(var))

M = 200
t = np.array(range(M)) * 10 / M

a = np.array([-1, 1, 1])

fun = lambda t, a: (a * np.array([np.sin(t), t, 1])).sum()

var = 0.1

origin = fun(t, a)
sample = get_sample(M, var, origin)
```

Решение задач оптимизации

Просят решить три задачи оптимизации.

• Минимизировать сумму квадратов ошибок. Эту задачу решает метод наименьших квадратов:

Пусть
$$T = \begin{pmatrix} sin(t_0) & t_0 & 1 \\ sin(t_1) & t_1 & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ sin(t_{m-1}) & t_{m-1} & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} y_0^{\text{Ha6.}} \\ y_1^{\text{Ha6.}} \\ \vdots \\ y_{m-1}^{\text{Ha6.}} \end{pmatrix}, a = \begin{pmatrix} a_2 \\ a_1 \\ \vdots \\ y_{m-1}^{\text{Ha6.}} \end{pmatrix}$$

Тогда задача минимизации записывается как $|T\vec{a}-\vec{b}| o min$ и имеет решение $\vec{a}=(T^TT)^{-1}T^T\vec{b}$

• Минимизировать сумму модулей ошибок. Это решается с помощью следующей задачи ЛП:

```
Переменные: \{v_2, u_2, v_1, u_1, v_0, u_0, \delta_0, \delta_1, \dots, \delta_{m-1}\}
```

$$\vec{a} = \begin{pmatrix} v_2 - u_2 \\ v_1 - u_1 \\ v_0 - u_0 \end{pmatrix}$$

$$T\vec{a} - \vec{\delta} \le \vec{b}$$

$$-T\vec{a} - \vec{\delta} \le -\vec{b}$$

$$\sum \delta_i \rightarrow min$$

• Минимизировть максимум ошибки. Это та же задача ЛП, только вместо $\delta_0, \delta_1, \delta_2$ считаем, что за ошибку отвечает только одна переменная δ и минимизируем её:

Переменные: $\{v_2, u_2, v_1, u_1, v_0, u_0, \delta\}$

$$\vec{a} = \begin{pmatrix} v_2 - u_2 \\ v_1 - u_1 \\ v_0 - u_0 \end{pmatrix}$$

$$\vec{\Delta} = \begin{pmatrix} \delta \\ \vdots \\ \delta \end{pmatrix}$$

$$T\vec{a} - \vec{\Delta} \leq \vec{b}$$

$$-T\vec{a} - \vec{\Delta} \le -\vec{b}$$

 $\delta \rightarrow min$

PS: Утверждается, что scipy.optimize.linprog позволяет проводить симплекс-метод без условия неотрицательности переменных. Решается это так, как показано выше, а в коде будет напрямую искаться вектор \vec{a}

In [92]:

```
# Метод наименьших квадратов
def get_lst2_a(t, sample):
    T = np.matrix([np.sin(t), t, np.array([1] * M)]).T

return np.linalg.lstsq(T, sample)[0] # Да, именно он реализован в этой функции
```

In [118]:

```
# Первая задача ЛП

def get_lst1_a(t, sample):
    E = np.matrix(np.identity(len(t)))
    A = np.concatenate((T, -E), axis=1)
    A = np.concatenate((A, np.concatenate((-T, -E), axis=1)), axis=0)

bounds = [(None, None)] * 3 + [(0, None)] * len(t) # Задаем границы значений пе return linprog(c=([0] * 3 + [1] * len(t)), A_ub=A, b_ub=list(sample) + list(-sa bounds=bounds, options={'disp': False, 'bland': False, 'tol': le-6, 'maxiter': 1000})['x'][:3]
```

In [143]:

In [144]:

```
a_2 = get_lst2_a(t, sample)
a_1 = get_lst1_a(t, sample)
a_inf = get_lstinf_a(t, sample)
print(a_2, a_1, a_inf, sep='\n')
```

```
[-1.02707385 0.99692881 1.00119324]
[-0.99555282 1.00624695 0.96077592]
[-0.98116458 0.9740039 1.05635844]
```

Пункт а)

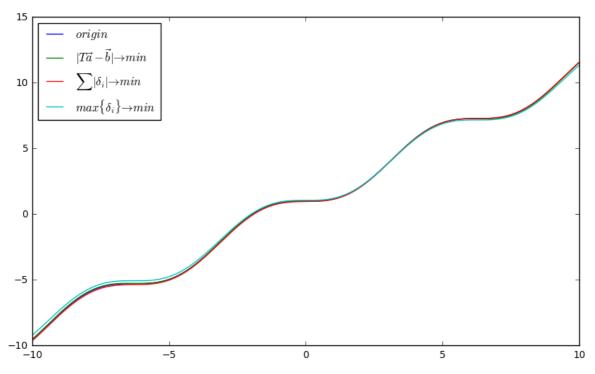
In [145]:

```
t_all = np.linspace(-10, 10, 1000)

plt.figure(figsize=(10, 6))

plt.plot(t_all, fun(t_all, a), label=r'$origin$')
plt.plot(t_all, fun(t_all, a_2), label=r'$|T \vec{a} - \vec{b}| \to min$')
plt.plot(t_all, fun(t_all, a_1), label=r'$\sum{|\delta_i|} \to min$')
plt.plot(t_all, fun(t_all, a_inf), label=r'$max \{\delta_i\} \to min$')

plt.legend(loc='upper left')
plt.show()
```



Пункт b)

В пункте b) логично для $a^{(2)}$ посчитать модуль разности с истинным значением, для $a^{(1)}$ - сумму модулей разности, для $a^{(\infty)}$ - максимальную ошибку

In [146]:

```
def test_a_by_var(var):
    sample = get_sample(M, var, origin)
    a_2 = get_lst2_a(t, sample)
    a_1 = get_lst1_a(t, sample)
    a_inf = get_lstinf_a(t, sample)

    print(a_2, a_1, a_inf, sep='\n')

    print(np.sqrt(((a - a_2) ** 2).sum()))
    print(np.sum(np.abs(a - a_1)))
    print(np.max(np.abs(a - a_inf)))
```