

Міністерство освіти та науки України
Національний Технічний Університет України
«Київський Політехнічний Інститут»
Фізико – технічний інститут

ЛАБОРАТОРНА РОБОТА №2
«Метод спряжених градієнтів»

Виконали:
Студенти 4 курсу
Групи ФІ-51
Макаренко Сергій
Скірдін Євгеній
Сітко Дарина
Сімакова Катерина

Перевірив:
Данилов В.Я

Київ, 2018 р.

Теоретичні відомості

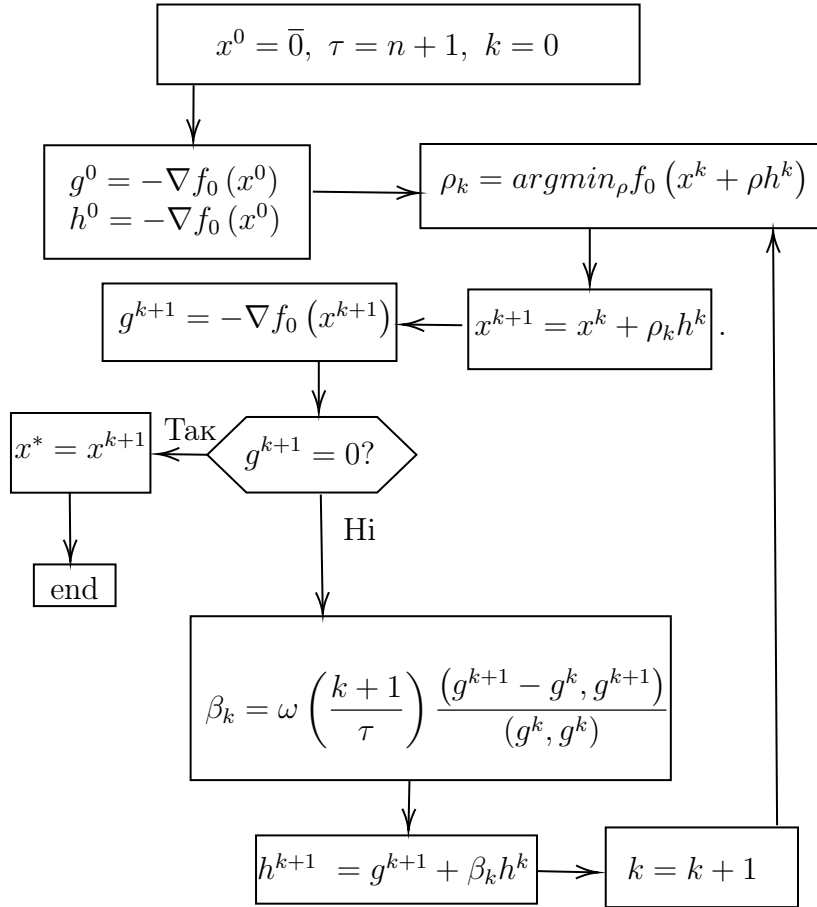
Нехай $f(x)$ – випукла диференційована в усьому просторі функція і треба знайти її точку мінімуму.

Тобто знайти $\operatorname{argmin}_{x \in R^n} f_0(x)$ для заданої неперервно диференційованої функції $f_0 : R^n \rightarrow R^1$

Алгоритм:

1. Вибрати довільне початкове наближення $x^0 \in R^n$, натуральне число $\tau \geq n$ (τ – момент відновлення), покласти $k = 0$.
2. Обчислити $\nabla f_0(x^0)$ і покласти $g^0 = -\nabla f_0(x^0)$, $h^0 = -\nabla f_0(x^0)$.
3. Обчислити кроковий множник ρ_k , що задовольняє умову $f_0(x^k + \rho_k h^k) = \min_{\rho \geq 0} f_0(x^k + \rho h^k)$.
4. Обчислити наближення: $x^{k+1} = x^k + \rho h^k$.
5. Обчислити $\nabla f_0(x^{k+1})$ і покласти $g^{k+1} = -\nabla f_0(x^{k+1})$.
6. Якщо $g^{k+1} = 0$, то покласти $x^* = x^{k+1}$ і завершити обчислення, інакше перейти на крок 7.
7. Обчислити коефіцієнт $\beta_k = \omega\left(\frac{k+1}{\tau}\right) \frac{(g^{k+1} - g^k, g^{k+1})}{(g^k, g^k)}$, де
$$\omega(t) = \begin{cases} 0, & \text{if } t - \text{integer} \\ 1, & \text{else} \end{cases}$$
8. Обчислити вектор $h^{k+1} = g^{k+1} + \beta_k h^k$.
9. Покласти $k = k + 1$ і перейти на крок 3.

Блок - схема алгоритму:



```

import numpy as np
teta=3
x = np.array ([ [0] , [0] ] , float )

print ("x" , x)
k=0

def f(x):
    return (x[0]*x[0]+2*x[1]*x[1]+np.exp(x[0]*x[0]+x[1]*x[1]) - x[0])

def get_grad(x):
    grad_f = np.array ([2*x[0]+2*x[0]*np.exp(x[0]*x[0]+x[1]*x[1]) - 1 , 4*x[1]])
    return (grad_f)

grad_f=get_grad(x)
print (grad_f)
g=-grad_f
h=-grad_f

while 1:
    rho = 1
    max = 100
    for a in np.arange (0. , 1. , 0.01):
        s=f(x+a*h)
        if s<max:
            max=s
            rho=a

    x=x+rho*h

    g_old=g
    g=get_grad(x)

    if np.linalg.norm(g) <0.001:
        break

    beta=np.dot(np.transpose(g-g_old) , g)/np.dot(np.transpose(g-g_old) , g-g_old)
    if k%(teta-1)==0:

```

```
beta=0
```

```
h=g+beta*h
```

```
k=k+1
```

```
print("x_", x)
```

Результати: $x_1 = -0.5$; $x_2 = 0$; $f(\bar{x}) = -0.25$

