

4. Übung in Optimierung

13) Programmieraufgabe: Implementieren Sie das folgende Gradientenverfahren:

- (i) Wähle $x^{[0]} \in \mathbb{R}^n$ und setze $\sigma = 10^{-4}, \beta = 0.5, i := 0$.
- (ii) Falls $\|\nabla f(x^{[k]})\| \leq 10^{-4}$: STOP.
- (iii) Setze $d^{[i]} := -\nabla f(x^{[i]})$.
- (iv) Setze $\alpha_i := 1$. Solange

$$f(x^{[i]} + \alpha_i d^{[i]}) > f(x^{[i]}) + \sigma \alpha_i \nabla f(x^{[i]})^\top d^{[i]}$$

setze $\alpha_i := \beta \alpha_i$.

- (v) Setze $x^{[i+1]} := x^{[i]} + \alpha_i d^{[i]}$, $i := i + 1$ und gehe zu (ii).

14) Programmieraufgabe: Implementieren Sie das folgende globalisiertes Newton-Verfahren:

- (i) Wähle $x^{[0]} \in \mathbb{R}^n$ und setze $\sigma = 10^{-4}, \beta = 0.5, \varrho = 10^{-8}, p = 2.1, i := 0$.
- (ii) Falls $\|\nabla f(x^{[k]})\| \leq 10^{-6}$: STOP.
- (iii) Bestimme, falls möglich die Suchrichtung $d^{[i]}$ als Lösung von

$$H_f(x^{[i]}) d = -\nabla f(x^{[i]}).$$

Wurde keine Lösung gefunden, oder ist die Bedingung

$$\nabla f(x^{[i]})^\top d \leq -\varrho \|d^{[i]}\|^p$$

verletzt, so setze $d^{[i]} := -\nabla f(x^{[i]})$.

- (iv) Setze $\alpha_i := 1$. Solange

$$f(x^{[i]} + \alpha_i d^{[i]}) > f(x^{[i]}) + \sigma \alpha_i \nabla f(x^{[i]})^\top d^{[i]}$$

setze $\alpha_i := \beta \alpha_i$.

- (v) Setze $x^{[i+1]} := x^{[i]} + \alpha_i d^{[i]}$, $i := i + 1$ und gehe zu (ii).

15) Testen Sie beide Verfahren mit folgenden Funktionen:

- (i) Rosenbrock-Funktion $f(x, y) = 100(y - x^2)^2 + (1 - x)^2$, Startvektor $(-1.2, 1)$.
- (ii) Funktion von Himmelblau $f(x, y) = (x^2 + y - 11)^2 + (x + y^2 - 7)^2$, Startvektor $(4, 2.5)$.

Lösungen

```
13) function Grad(f,df,x)
    % Gradientenverfahren
    sigma=1e-4;
    beta=0.5;
    eps=1e-4;
    k=0;
    fx=feval(f,x);
    dfx=feval(df,x);
    while norm(dfx) > eps && k<=10000
        d=-dfx;
        fxd=feval(f,x+d);
        j=0;
        dfxd=dfx*d';
        while fxd > fx + sigma * beta^j * dfxd
            j=j+1;
            xd=x+beta^j*d;
            fxd=feval(f,xd);
        end
        x=xd;
        fx=fxd;
        dfx=feval(df,x);
        k=k+1;
    end
    fprintf('%5.0f %5.1e %5.1e\n',k,fx,norm(dfx));
    disp(x);
end
```

```

14) function Newton(f,df,Hesf,x)
    % Newtonverfahren
    sigma=1e-4;
    beta=0.5;
    rho=1e-8;
    p=2.1;
    eps=1e-6;
    kmax=200;
    k=0;
    fx=feval(f,x);
    dfx=feval(df,x);
    while norm(dfx) > eps && k<=kmax
        Hf=feval(Hesf,x);
        if condest(Hf) > 1e+15
            d=-dfx;
        else
            d=(-Hf\dfx')';
            if dfx*d' > -rho*norm(d)^p
                d=-dfx;
            end
        end
        end
        xd=x+d;
        fxd=feval(f,xd);
        j=0;
        dfxd=dfx*d';
        while fxd > fx + sigma * beta^j * dfxd
            j=j+1;
            xd=x+beta^j*d;
            fxd=feval(f,xd);
        end
        x=xd;
        fx=fxd;
        dfx=feval(df,x);
        k=k+1;
    %   fprintf('%5.0f %10.6f %10.6f %5.1e %5.1e\n',k,x(1),x(2),fx,norm(dfx));
    end
    fprintf('%5.0f %5.1e %5.1e\n',k,fx,norm(dfx));
    disp(x);
    end

```

```

15) function fx = R(x)
    fx=100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x(1))^2;
    end

function dfx=DR(x)
dfx=[-400 * x(1) *(x(2)-x(1)^2)+2*(x(1)-1), 200*(x(2)-x(1)^2)];
end

function dfx=D2R(x)
dfx=[-400 *(x(2)-x(1)^2)+800*x(1)^2+2, -400*x(1);  -400*x(1), 200];
end

function fx = H(x)
fx=(x(1)^2+x(2)-11)^2+(x(1)+x(2)^2-7)^2;
end

function dfx=DH(x)
dfx=[4*x(1)*(x(1)^2+x(2)-11)+2*(x(1)+x(2)^2-7),
      2*(x(1)^2+x(2)-11)+4*x(2)*(x(1)+x(2)^2-7)];
end

function dfx=D2H(x)
dfx=[12*x(1)^2+4*x(2)-42, 4*(x(1)+x(2));
      4*(x(1)+x(2)),      4*x(1)+12*x(2)^2-26];
end

Grad('R', 'DR', [-1.2;1])          Newton('R', 'DR', 'D2R', [-1.2;1])
8058 6.3e-09 1.0e-04                21 3.7e-21 4.5e-10
0.9999                               1.0000
0.9998                               1.0000

Grad('H', 'DH', [4;2.5])           Newton('H', 'DH', 'D2H', [4;2.5])
18 2.1e-11 5.6e-05                  5 1.7e-26 1.5e-12
3.0000                               3.0000
2.0000                               2.0000

```

Alternativ kann man in Matlab automatisch die Ableitungen symbolisch berechnen lassen, und diese als Funktionen definieren. Dazu kann man wie folgt vorgehen:

```
function Rosen
x(1:2)=sym('x',[2,1]);
f=100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x(1))^2;
g=gradient(f,x)';
H=hessian(f,x);
matlabFunction(f,'file','AR','vars',{x});
matlabFunction(g,'file','AGR','vars',{x});
matlabFunction(H,'file','AHR','vars',{x});
end
```

```
function Himmelblau
x(1:2)=sym('x',[2,1]);
f=(x(1)^2+x(2)-11)^2+(x(1)+x(2)^2-7)^2;
g=gradient(f,x)';
H=hessian(f,x);
matlabFunction(f,'file','AH','vars',{x});
matlabFunction(g,'file','AGH','vars',{x});
matlabFunction(H,'file','AHH','vars',{x});
end
```