

4 Ajasta riippuvista tehtävistä ; Paraboliset tehtävät

4.1. Differenssimenetelmät

Yksinkertaisin lähestymistapa parabolisiin tehtäviin on erottaa aika- ja paikkadiskretointi. Tässä lähderme siitä, että paikkadiskretointi perustuu elementtimenetelmään, mutta ajassa käytetään differenssejä.

Differenssimenetelmien perusidea on approksimoida derivaattaoperaattoria jollain diskreetillä operaattorilla:

$$\begin{aligned}\frac{\partial \varphi}{\partial x_i}(x_1, \dots, x_d) &\approx \frac{1}{h} [\varphi(x_1, \dots, x_i + h, \dots, x_d) - \\ &\quad \varphi(x_1, \dots, x_i, \dots, x_d)] \\ &= \frac{1}{h} [\varphi(x_i + h) - \varphi]\end{aligned}$$

Esimerkkejä:

$$D_i^+ \varphi = \frac{1}{h} [\varphi(x_i + h) - \varphi]$$

$$D_i^- \varphi = \frac{1}{h} [\varphi - \varphi(x_i - h)]$$

$$D_i^0 \varphi = \frac{1}{h} \left[\varphi(x_i + \frac{h}{2}) - \varphi(x_i - \frac{h}{2}) \right]$$

$D_i^0 \varphi$ ei ehkä ole aivan luonnollinen, se on kahden

Taylorin polynomin erotus:

$$\varphi(x_i + \frac{h}{2}) = \varphi(x_i) + \frac{h}{2} \frac{\partial \varphi}{\partial x_i}(x_i + \Theta_1(h)), \quad \lim_{h \rightarrow 0} \Theta_1(h) = 0$$

$$\varphi(x_i - \frac{h}{2}) = \varphi(x_i) - \frac{h}{2} \frac{\partial \varphi}{\partial x_i}(x_i + \Theta_2(h)), \quad \lim_{h \rightarrow 0} \Theta_2(h) = 0$$

Jos φ on neljä kertaa jatkuvasti derivoituva välillä $[x_i - h, x_i + h]$

$$D_i^0 D_i^0 \varphi = D_i^+ D_i^- \varphi = D_i^- D_i^+ \varphi = \frac{1}{h^2} [\varphi(x_i + h) - 2\varphi + \varphi(x_i - h)]$$

Malliproblema (1D) :

$$\begin{cases} -\frac{d^2\varphi}{dx^2} + c\varphi = f, & 0 < x < 1, \quad c = c(x), \\ \varphi(0) = g(0), \quad \varphi(1) = g(1). \end{cases}$$

Vastaava differenssimenetelmä :

$$\begin{cases} -\frac{1}{h^2} [\varphi_{i+1} - 2\varphi_i + \varphi_{i-1}] + c(x_i)\varphi_i = f(x_i), & 1 \leq i \leq N, \\ \varphi_0 = g(0), \quad \varphi_{N+1} = g(1) \end{cases}$$

Matrisimuodossa : $A_h \Phi_h = b_h$,

$$A_h = \frac{1}{h^2} \begin{bmatrix} 2+c(x_1)h^2 & -1 & & & 0 \\ -1 & 2+c(x_2)h^2 & -1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \\ 0 & & -1 & 2+c(x_N)h^2 \end{bmatrix}$$

$$b_h = \begin{pmatrix} f(x_1) + \frac{1}{h^2}g(0) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_{N-1}) \\ f(x_N) + \frac{1}{h^2}g(1) \end{pmatrix}$$

Menetelmä on konsistentti kertalukuna 2.

Lemma 4.1.1. Konsistenssiarvo

Olkoon $L\varphi = 0$ ODY ja $L_h \Phi_h = 0$ vastaava differenssimenetelmä. Konsistenssiarvo ε_h on $\varepsilon_h = L_h \varphi_h$, missä φ_h on tarkkan ratkaisun φ projektiio hilapisteille. Menetelmä on konsistentti, jos $\lim_{h \rightarrow 0} \varepsilon_h = 0$. Menetelmän kertaluku p määrittyy arvosta

$$\|\varepsilon_h\|_{\infty} \leq Ch^p.$$

Häiriöalttiuden arvioinnista

Tarkastellaan Poissonin ongelmaa: $\Omega = [0, 2\pi] \times [0, 2\pi]$, $h = \text{vakio}$

Differenssimenetelmä:

$$\begin{aligned}(A_h \Phi_h)_{ij} &= -\frac{1}{h^2} (\psi_{i+1,j} + \psi_{i-1,j} + \psi_{i,j+1} + \psi_{i,j-1} - 4\psi_{ij}) \\ &= f_{ij}, \quad \psi_{ij} \approx \varphi(ih, jh), \quad i, j = 1, \dots, N-1, \\ N h &= 2\pi\end{aligned}$$

$$\text{Yrite: } \psi(x, y) = \sum_{k, l=1, \dots, N-1} \text{Re} (u_{kl} e^{i(kx+ly)})$$

Sijoitetaan:

$$\begin{aligned}-\frac{1}{h^2} \left(u_{kl} e^{i(kih + ljh)} \left[\underbrace{e^{ikh} + e^{-ikh}}_{= 2\cos kh} + \underbrace{e^{ilh} + e^{-ilh}}_{= 2\cos lh} - 4 \right] \right) &= f_{ij} \\ &= 4 - 4\sin^2 \frac{kh}{2} - 4\sin^2 \frac{lh}{2}\end{aligned}$$

Korvataan $f(x, y)$ diskreetillä Fourier muunnoksella:

$$f(x, y) \approx \sum_{k, l=1, \dots, N-1} \text{Re} (\hat{f}_{kl} e^{i(kx+ly)})$$

$$\text{Saadaan kertoimille } u_{kl} = \frac{\hat{f}_{kl} h^2}{4\sin^2 \frac{kh}{2} + 4\sin^2 \frac{lh}{2}}.$$

Huomautus: Lineariyhdistelyt sini-funktioista, lisäksi
viedään $f(x, y) = -f(2\pi - x, y) = -f(x, 2\pi - y)$,

$$\text{jolloin } \psi(x, y) = \sum_{k, l=0, \dots, N} u_{kl} \sin(kx) \sin(l y).$$

Havaitaan, että $v_{kl} = \sin kx \sin ly$ on ominaisvektori vastaten ominaisarvoa $\lambda_{kl} = \frac{1}{h^2} \left[4 \sin^2 \frac{kh}{2} + 4 \sin^2 \frac{lh}{2} \right]$, sillä

$$\begin{aligned} (A_h v_{kl})_{ij} &= \frac{1}{h^2} \left[\sin(k(i+1)h) \sin(ljh) + \sin(k(i-1)h) \sin(ljh) \right. \\ &\quad + \sin(kih) \sin(l(j+1)h) + \sin(kih) \sin(l(j-1)h) \\ &\quad \left. - 4 \sin(kih) \sin(ljh) \right] \end{aligned}$$

$$\begin{cases} \sin(a+b) = \cos a \sin b + \cos b \sin a & ; \quad k(i+1)h = kih + kh \\ \sin(a-b) = -\cos a \sin b + \cos b \sin a & ; \quad k(i-1)h = kih - kh \end{cases}$$

Siten:

$$\begin{aligned} &\frac{1}{h^2} \left[2 \cos(kh) \sin(kih) \sin(ljh) + 2 \cos(lh) \sin(kih) \sin(ljh) \right. \\ &\quad \left. - 4 \sin(kih) \sin(ljh) \right] \\ &= \frac{1}{h^2} \left[\underbrace{(2 \cos(kh) + 2 \cos(lh) - 4)}_{4 \sin^2 \frac{kh}{2} + 4 \sin^2 \frac{lh}{2}} \sin(kih) \sin(ljh) \right] \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} \lambda_{\min} &: k=l=1 \\ \lambda_{\max} &: k=l=\frac{\pi}{h}-1 \end{aligned} \right\} \quad \kappa(A_h) = \frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} = \frac{\sin^2\left(\frac{\pi}{2} - \frac{h}{2}\right)}{\sin^2\left(\frac{h}{2}\right)}$$

$$= \frac{\cos^2 \frac{h}{2}}{\sin^2 \frac{h}{2}} = \frac{1 - \sin^2 \frac{h}{2}}{\sin^2 \frac{h}{2}}$$

$$\approx \frac{4}{h^2} = O(h^{-2})$$

4.2 Suppenemistarkasteluja

Malliproblema : Cauchy:n problema

$$\begin{cases} \frac{\partial \varphi}{\partial t}(t) = A(\varphi(t)), & 0 < t \leq T, \\ \varphi(t=0) = \varphi_0. \end{cases}$$

Toki ratkaisu φ riippuu myös paikasta; Korostetaan aikariippuvuutta.

A on jokin differentiaalioperaattori, lineaarinen, eikä riipu ajasta.

Esimerkiksi d^2/dx^2 tai Δ ; Reunaehtojen on tietenkin totuttava.

Oletetaan, että ratkaisu ajan hetkellä t on $\varphi(t)$.

$S(t)$ on operaattori :

$$S(t)\varphi_0 = \varphi(t).$$

Aika-askeleet

$$\forall k \in [0, T], \quad k = \Delta t = \frac{T}{M}.$$

Approksimaatio $\gamma_n \sim \varphi(t_n)$, $t_n = n \Delta t$,

$$\begin{cases} \varphi(t_{n+1}) = S(k)\varphi(t_n) & (\text{yksi askel}) \\ \gamma_{n+1} = G(k)\gamma_n \end{cases}$$

$G(k)$ riippuu paikkadiskretisoinnista. Alussa $\gamma_0 = \varphi(t=0) = \varphi_0$.

4.2.1. Konsistenssi

Olkoon $L = \frac{\partial}{\partial t} - A$ ja jono $\mathbb{P}_k = (\gamma_n)_{n \geq 0}$. Diskreetin operaattorin L_k avulla määritellään jono $L_k \mathbb{P}_k$:

$$L_k \mathbb{P}_k = ((L_k \mathbb{P}_k)_n)_{n \geq 1}, \quad (L_k \mathbb{P}_k)_n = \frac{\gamma_n - G(k)\gamma_{n-1}}{k},$$

$$\text{koska } \gamma_{n+1} = G(k)\gamma_n \iff \frac{\gamma_n - \gamma_{n-1}}{k} - \frac{G(k)\gamma_{n-1} - \gamma_{n-1}}{k} = 0.$$

Paikkarippuvuus on siis mukana $G(k)$:ssä.

Määritelmä 4.2.1.1. Konsistenssivirhe

$$\xi_k = L_k \varphi_k ; \quad \xi_k = (\varepsilon_n)_{n \geq 1}$$

Menetelmä on konsistentti, jos kaikille n , $\varepsilon_n \rightarrow 0$, kun $k \rightarrow 0$ ja $h \rightarrow 0$.

Jos kaikille n ,

$$\|\varepsilon_n\| \leq \Theta(k^p) + \Theta(h^q),$$

on menetelmän kertalukujen ajan suhteen p ja paikan suhteen q .

Huomaa, että $\varepsilon_n = \frac{S(k) - G(k)}{k} \varphi(t_{n-1})$.

Voinnee siis arvioida virhettä, joka syntyy, kun jatkuvaa operaattoria approksimoidaan diskreetillä.

4.2.2. Stabiilisuus

Induktiolla: $\gamma_n = G(k)^n \gamma_0$

Väite: Ei kasvua ajassa eli eri virheet eivät saa kumuloitua.

Määritelmä 4.2.2.1 Stabiilisuus

Differenssimenetelmä on stabiili, jos $G(k)^n$ pysyy tasaisesti rajoitettuna kaikille $k = \Delta t$, n , joille pätee:

$$0 \leq k \leq k^*, \quad 0 \leq nk \leq T.$$

Toisin sanoen, on olemassa positiivinen vakio $C(t)$ (joka ei riipu h :sta) s.e.

$$\forall n, \forall k \in (0, k^*], \quad 0 \leq nk \leq T, \quad \text{pätee } \|G(k)^n\| \leq C(t).$$

4.3. Suppeneminen

Lause 4.3.1 Stabiili ja konsistentti menetelmä suppenee.

Todistus

$$\text{Olkoon } E_k = \{e_0, e_1, \dots\} \quad ; \quad e_n = \varphi(t_n) - \Psi_n.$$

$$\text{Nyt: } L_k E_k = L_k \varphi_k = \xi_k \quad (L_k \Psi_k = 0)$$

Määritelmän mukaan:

$$(L_k E_k)_n = \frac{e_n - G(k)e_{n-1}}{k} = \varepsilon_n$$

Ratkaistaan $e_n = G(k)e_{n-1} + k\varepsilon_n$, mistä rekursiolla

$$e_n = [G(k)]^n e_0 + k \sum_{i=1}^n [G(k)]^{n-i} \varepsilon_i \quad ; \quad e_0 = 0 \quad (!)$$

$$\text{joten} \quad \|e_n\| \leq nkC \max_i \|\varepsilon_i\| \quad (\text{stabiilisuus})$$

$$\text{eli} \quad \|e_n\| \leq TC \max_i \|\varepsilon_i\|.$$

Koska menetelmä on konsistentti, virhe menee kohti nollaa, kun $k \rightarrow 0$ ja $h \rightarrow 0$.

□

4.4. Klassisia menetelmiä

Malliproblema: Lämpöyhtälö

$$\begin{cases} \frac{\partial \varphi}{\partial t} - \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} = 0, & x \in \mathbb{R}, 0 < t \leq T, \\ \varphi(x, 0) = \varphi^0(x) \end{cases}$$

4.4.1 Eulerin menetelmä

Idea: Korvataan jatkuvaa $L = \frac{\partial}{\partial t} - \frac{\partial^2}{\partial x^2}$ operattorilla, $\bar{L}$, joka on diskreetoitu ajana ja paikassa: $\bar{\Psi} = (\Psi_i^n)_{i \in \mathbb{Z}, n \in \{0, \dots, M\}}$

Saadetaan: $\bar{L}\bar{\Psi} = ((\bar{L}\bar{\Psi})_i^n)_{i \in \mathbb{Z}, n \in \{0, \dots, M\}}$

$\forall i \in \mathbb{Z}, \forall n \in \{0, \dots, M-1\}$:

$$(\bar{L}\bar{\Psi})_i^{n+1} = \frac{\Psi_i^{n+1} - \Psi_i^n}{k} - \frac{\Psi_{i+1}^n - 2\Psi_i^n + \Psi_{i-1}^n}{h^2}$$

Differeenssimenetelmä:

$$\begin{cases} \bar{L}\bar{\Psi} = 0 \\ \bar{\Psi}_i^0 = \varphi^0(x_i) \end{cases}; \quad \Psi_i^{n+1} = \Psi_i^n + \frac{k}{h^2} (\Psi_{i+1}^n - 2\Psi_i^n + \Psi_{i-1}^n)$$

Konsistenssiarvio: $\bar{\varepsilon} = \bar{L}\bar{\Psi} = \bar{L}\bar{\Psi} - L\varphi$; $\bar{\varepsilon} = (\varepsilon_i^n)_{i \in \mathbb{Z}, n \in \{1, \dots, M\}}$

$$\varepsilon_i^{n+1} = \left[\frac{\varphi(x_i, t^{n+1}) - \varphi(x_i, t^n)}{k} - \frac{\partial \varphi}{\partial t}(x_i, t^n) \right] - \left[\frac{\varphi(x_{i+1}, t^n) - 2\varphi(x_i, t^n) + \varphi(x_{i-1}, t^n)}{h^2} - \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2}(x_i, t^n) \right]$$

Taylor: $\varepsilon_i^{n+1} = \frac{k}{2} \frac{\partial^2 \varphi}{\partial t^2}(x_i, t^n) - \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 \varphi}{\partial x^4}(\xi_i, t^n), \quad \tau \in (t^n, t^{n+1})$
 $\xi_i \in (x_{i-1}, x_i)$

Ristikköjen silleille:

$$|\varepsilon_i^{n+1}| \leq C_1 k + C_2 h^2$$

Konsistentti kertalukuna 1 ajana ja 2 paikassa.

Stabiilisuus

Olkoon $\lambda = \frac{k}{h^2} \geq 0$; DM : $\psi_i^{n+1} = \lambda \psi_{i+1}^n + (1-2\lambda) \psi_i^n + \lambda \psi_{i-1}^n$

Jos $0 \leq \lambda = \frac{k}{h^2} \leq \frac{1}{2}$, kaikkien oikean puolen kertoimien summa on 1 (ja ne ovat positiivisia) , eli $|\psi_i^{n+1}| \leq \|\Psi^n\|_\infty$ ja

induktiolla :

$$\|\Psi^n\|_\infty \leq \|\Psi^0\|_\infty , \text{ jos } 0 \leq \lambda = \frac{k}{h^2} \leq \frac{1}{2} .$$

Stabiilisuus : Von Neumann

Tarkastellaan DM:ää paikan suhteen "jatkuvana":

$$\frac{\psi^{n+1}(x) - \psi^n(x)}{k} = \frac{\psi^n(x+h) - 2\psi^n(x) + \psi^n(x-h)}{h^2} = 0$$

Fourier-muunnetaan : $\hat{\psi}(\xi) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-i\xi x} \psi(x) dx$

$$\text{Käyttään: } \int_{-\infty}^{\infty} e^{-i\xi x} \psi(x+h) dx = e^{i\xi h} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-i\xi y} \psi(y) dy$$

$$\text{Saadaan } \hat{\psi}^{n+1}(\xi) = \hat{\psi}^n(\xi) + \frac{k}{h^2} \left(e^{ih\xi} \hat{\psi}^n(\xi) - 2\hat{\psi}^n(\xi) + e^{-ih\xi} \hat{\psi}^n(\xi) \right)$$

$$\text{eli } \hat{\psi}^{n+1}(\xi) = a(\xi) \hat{\psi}^n(\xi),$$

värhenvahvistuskerroin

$$a(\xi) = 1 + \frac{k}{h^2} (e^{ih\xi} - 2 + e^{-ih\xi}) = 1 - 4 \frac{k}{h^2} \sin^2 \frac{h\xi}{2}$$

$$\text{Induktiolla : } \hat{\psi}^n(\xi) = [a(\xi)]^n \hat{\psi}^0(\xi) = [a(\xi)]^n \hat{\psi}^0(\xi),$$

$$\text{joten stabiilisuus : } \|a\|_\infty = \sup_{\xi \in \mathbb{R}} |a(\xi)| \leq 1 .$$

Saadaan siis sama tulos!

4.4.2 Implisittinen Euler

$$DM: \psi_i^{n+1} = \psi_i^n + \frac{k}{h^2} (\psi_{i+1}^{n+1} - 2\psi_i^{n+1} + \psi_{i-1}^{n+1})$$

$$\text{Vähenvähristuskerroin: } b\left(\frac{k}{h}\right) = \frac{1}{1 + 4\frac{k}{h^2} \sin^2 \frac{hk}{2}}$$

Implisittinen on stabiili aina (ehdoilla).

Kertaluvut samat kuin Eulerin menetelmässä.

4.4.3 Crank-Nicolson

$$\text{Olemaan } \theta \in [0, 1]. \quad DM: \frac{\psi_i^{n+1} - \psi_i^n}{k} - D_i^+ D_i^- (\theta \psi^{n+1} + (1-\theta) \psi^n) = 0$$

Jos $\theta = 0$, saadaan Euler,

$\theta = 1$, saadaan Implisittinen Euler.

$$\text{Vähenvähristuskerroin: } c\left(\frac{k}{h}\right) = \frac{1 - 4(1-\theta) \frac{k}{h^2} \sin^2 \frac{hk}{2}}{1 + 4\theta \frac{k}{h^2} \sin^2 \frac{hk}{2}}$$

Stabiili, kun $\theta \geq \frac{1}{2}$.

Valitsemalla $\theta = \frac{1}{2}$ saadaan Crank-Nicolson.

Menetelmä on kertalukuna 2 ajassa ja paikassa.

$$\text{Huom! Tässä } f=0; \text{ Yleisesti: Oikea puoli} = \frac{f(t^{n+1}) + f(t^n)}{2}$$

4.5 FEM ja paraboliset tehtävät

Modeliprobleema:

$$\begin{cases} u - \Delta u = f & \Omega \times I: \text{ } \\ u = 0 & \Gamma \times I: \text{ } \\ u(\cdot, 0) = u^0 & \end{cases} ; \quad I = (0, T)$$

Variationimuoto:

$$\begin{cases} (u(t), v) + a(u(t), v) = (f(t), v) & \forall v \in V, t \in I \\ u(0) = u^0 & \end{cases}$$

Muodostetaan semi-diskreetti tehtävä: Etsi $u_h(t) \in V_h, t \in I$, s.e.

$$\begin{cases} (u_h(t), v) + a(u_h(t), v) = (f(t), v) & \forall v \in V_h, t \in I \\ (u_h(0), v) = (u^0, v) & \forall v \in V_h \end{cases}$$

Sijoitetaan $u_h(t, x) = \sum_{i=1}^M \xi_i(t) \varphi_i(x)$, $\xi_i(t) \in \mathbb{R}$,

valitaan $v = \varphi_j, j=1, \dots, M$, j- saadaan

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^M \xi_i(t) (\varphi_i, \varphi_j) + \sum_{i=1}^M \xi_i(t) a(\varphi_i, \varphi_j) = (f(t), \varphi_j), \\ \sum_{i=1}^M \xi_i(0) (\varphi_i, \varphi_j) = (u^0, \varphi_j), & j=1, \dots, M. \end{cases}$$

Tutummien matriisimuodossa:

$$\begin{cases} B \dot{\xi}(t) + A \xi(t) = F(t), & t \in I, \\ B \xi(0) = U^0 & \end{cases}$$

A : jäykkyysmatriisi

B : massa-matriisi

Standardimuunnos:

$$\begin{cases} \eta(t) + \tilde{A} \eta(t) = g(t), & t \in I \\ \eta(0) = \eta^0 & \end{cases} \Rightarrow \eta(t) = e^{-\tilde{A}t} \eta^0 + \int_0^t e^{-\tilde{A}(t-s)} g(s) ds, \quad t \in I.$$

Tämä ei ehkä ole niin kallista kuin mitä ennen on ajateltu!

Implisittinen Euler

Korvataan semi-diskreetissä formulointissa aikaderivaatta differenssiapproksimaatiolla:

$$\begin{cases} \left(\frac{u_h^n - u_h^{n-1}}{k_n}, v \right) + a(u_h^n, v) = (f(t_n), v) \\ (u_h^0, v) = (u^0, v) \end{cases}$$

Asetetaan $u_h^n = \sum_{i=1}^M \xi_i^n \psi_i$, mistä

$$(B + k_n A) \xi^n = B \xi^{n-1} + k_n F(t_n)$$

Joka askelella on siis käännettävä $B + k_n A$, jos k_n on vakio, kustannus on mitätön, sillä stabilisuuksominaisuudet ovat samat kuin edellä.

Crank-Nicolson

$$\begin{cases} \left(\frac{u_h^n - u_h^{n-1}}{k_n}, v \right) + a\left(\frac{u_h^n + u_h^{n-1}}{2}, v \right) = \left(\frac{f(t_n) + f(t_{n-1})}{2}, v \right) \\ (u_h^0, v) = (u^0, v) \end{cases}$$

eli

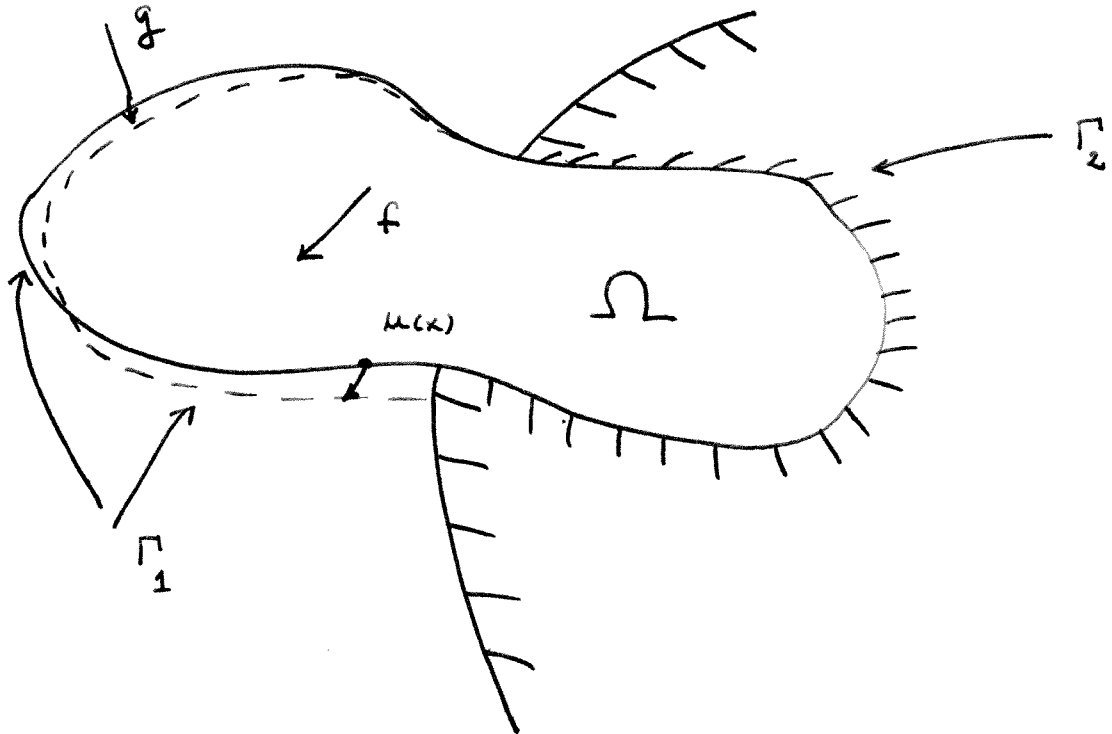
$$\left(B + \frac{k_n}{2} A \right) \xi^n = \left(B - \frac{k_n}{2} A \right) \xi^{n-1} + k_n \cdot \frac{1}{2} (F(t_n) + F(t_{n-1}))$$

Ongelma: Kanneissa tehtävänä aika-askelen säädön ja lineaarialgebran kustannusten tasapainottaminen.

5 Sovelluksia

5.1. Elastisuus

Olkoon B elastinen kappale : $\Omega \subset \mathbb{R}^3$



$$\Gamma = \Gamma_1 \cup \Gamma_2 \quad ; \quad \text{area}(\Gamma_2) > 0$$

Tilavuuskkuorma : $f = (f_1, f_2, f_3)$

Pintakuorma : $g = (g_1, g_2, g_3)$

Ratkaistaan siirtymäkenttä $u = (u_1, u_2, u_3)$ ja symmetrinen jännitystensori $\sigma = (\sigma_{ij})$, $i, j = 1, 2, 3$.

σ_{ii} = normaali-jännitys

σ_{ij} , $i \neq j$, = leikkausjännitys

Lisäksi venymätensori $\varepsilon(u) = \varepsilon_{ij}(u)$, $\varepsilon_{ij}(u) = \frac{1}{2} \left(\frac{\partial u_i}{\partial x_j} + \frac{\partial u_j}{\partial x_i} \right)$

Hooken laki : $\sigma_{ij} = \lambda \nabla \cdot u \delta_{ij} + \mu \varepsilon_{ij}(u)$, $\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$

Tasapainoehdot:

$$-\sum_{j=1}^3 \frac{\partial \sigma_{ij}}{\partial x_j} = f_i, \quad i=1,2,3, \quad \Omega: \text{ma}$$

Rennaehdot:

$$u = 0, \quad \Gamma_1: \text{ka}$$

$$\sum_{j=1}^3 \sigma_{ij} n_j = g_i, \quad i=1,2,3, \quad \Gamma_2: \text{ka}$$

$$\text{Lamén parametrit: } \mu = \frac{E}{1+\nu}, \quad \lambda = \frac{E\nu}{(1+\nu)(1-2\nu)},$$

missä E on kimmomoduli ja ν Poissonin luku.

(E on siis Youngin kimmomoduli.)

Johdetaan variaatiomuoto: (merkitä: $v_j = \frac{\partial v}{\partial x_j}$, $j=1,2,3$)

$$\text{Greenin kaava: } \int_{\Omega} \sigma_{ij} \varepsilon_{ij}(v) dx = \int_{\Gamma} \sigma_{ij} n_j v_i ds - \int_{\Omega} \sigma_{ij,j} v_i dx$$

Näin on, koska $\sigma_{ij} = \sigma_{ji}$: Summuus yli $i,j=1,2,3$:

$$\begin{aligned} \sigma_{ij} \varepsilon_{ij}(v) &= \frac{1}{2} (\sigma_{ij} v_{i,j} + \sigma_{ji} v_{j,i}) = \frac{1}{2} (\sigma_{ij} v_{i,j} + \sigma_{ij} v_{i,j}) \\ &= \sigma_{ij} v_{i,j} \end{aligned}$$

Tasapaino- ja rennaehdot: Testifunktio $v = (v_1, v_2, v_3)$

$$\int_{\Omega} f_i v_i dx = - \int_{\Omega} \sigma_{ij,j} v_i dx = \int_{\Omega} \sigma_{ij} \varepsilon_{ij}(v) dx - \int_{\Gamma_1} \sigma_{ij} n_j v_i ds$$

$$\int_{\Omega} \sigma_{ij} \varepsilon_{ij}(v) dx = \int_{\Omega} f_i v_i dx + \int_{\Gamma_1} \sigma_{ij} n_j v_i ds$$

Eliminoidaan σ_{ij} ja huomataan, että $\nabla \cdot u \delta_{ij} \varepsilon_{ij}(v) = \nabla \cdot u \nabla \cdot v$

$$\int_{\Omega} \left[\lambda (\nabla \cdot u) (\nabla \cdot v) + \mu \varepsilon_{ij}(u) \varepsilon_{ij}(v) \right] dx = \int_{\Omega} f_i v_i dx + \int_{\Gamma_i} g_i v_i ds$$

mikä on haluttu variaatiomuoto $a(u, v) = L(v)$.

Huomaa, että summeeruskonvention ansiosta $\varepsilon_{ij}(u) \varepsilon_{ij}(v)$ on yhtä kuin yhden termin summa: $\sum_{i,j=1}^3 \varepsilon_{ij}(u) \varepsilon_{ij}(v)$

$$= \left(\frac{\partial u_1}{\partial x_1} \frac{\partial v_1}{\partial x_1} + \frac{1}{4} \left(\frac{\partial u_1}{\partial x_2} + \frac{\partial u_2}{\partial x_1} \right) \left(\frac{\partial v_1}{\partial x_2} + \frac{\partial v_2}{\partial x_1} \right) + \frac{1}{4} \left(\frac{\partial u_1}{\partial x_3} + \frac{\partial u_3}{\partial x_1} \right) \left(\frac{\partial v_1}{\partial x_3} + \frac{\partial v_3}{\partial x_1} \right) + \dots \right)$$

Yhteen solmuun liittyy siis kolme vapausastetta, sirtymät summoina x_i , $i=1,2,3$.

Sirtymät kytkettyvät variaatiomuodona s.e. eri komponenttien vuorovaikutukset lasketaan erikseen:

$$u_i \leftrightarrow u_j : \text{Elementin muodoille } \varphi_i, \varphi_j : \\ \text{variaatiomuotoon sijoitetaan} \\ u = (\varphi_i, 0, 0) \\ v = (0, 0, \varphi_j)$$

Kahden muodon vuorovaikutus variaatiomuodona $a(u, v)$ on siis 3×3 -matruusi (tässä tapauksessa).

Kuorma lasketaan muodolle komponentteittain: 3×1 .

Käytännössä vaihtoehtoja on useita :

(i) kirjoitetaan $a(u, v)$ auki ja lasketaan

$$\text{kaikilla } \varphi_i, \varphi_j : u = (\varphi_i, 0, 0), v = (\varphi_j, 0, 0) \\ v = (0, \varphi_j, 0) \\ v = (0, 0, \varphi_j)$$

(ii) lasketaan $\varepsilon_{ij}(\cdot)$:t erikseen ja

lasketaan $\varepsilon_{ij}(u) \varepsilon_{ij}(v)$ joka kerran uudestaan

(iii) kirjoitetaan $a(u, v)$ auki ja erotetaan kaikki

yhdenm. tapauksia: $[u_1, v_1], [u_1, v_2], \dots$

Tapa (i) on naivi, mutta helposti generoitavina esim.

symbolisilla ohjelmistoilla. Tapa (ii) on mukava kompromissi.

Suurin teho saadaan kohdassa (iii), mutta alluperäisen tehtävän rakenne katoaa ja ylläpitokustannukset tehtävää muutettaessa ovat suuret.