

STRAFF-FUNKTIONSMETODER FÖR NUMERISK
LÖSNING AV OPTIMALA STYRPROBLEM

ROLF PERSSON

RE-144 Juli 1974
Inst. för Reglerteknik
Lunds Tekniska Högskola

STRAFF-FUNKTIONSMETODER FÖR NUMERISK LÖSNING
AV OPTIMALA STYRPROBLEM.

ROLF PERSSON

RE-144 juli 1974

Inst. för Reglerteknik

Lunds Tekniska Högskola

STRAFF-FUNKTIONSMETODER FÖR NUMERISK LÖSNING AV OPTIMALA
STYRPROBLEM.

Examensarbete vid Institutionen för Reglerteknik,
Lunds Tekniska Högskola.
Utfört under vårterminen 1974 av Rolf Persson.
Handledare: Forskarassistent Krister Mårtensson

1. ABSTRACT.

In this thesis a computer program (IPF1) for numerical solution of optimal control problems is presented. The program is based on a method that uses a "Penalty-function", which is to be minimized. The program is written in FORTRAN and to solve different examples on a computer only one subroutine USER needs to be changed. The program has been tested on examples of different complexity and comparisons with two other methods ([1], [2]) have been done.

I detta examensarbete presenteras ett datorprogram (IPF1) för numerisk lösning av optimala styrproblem. Programmet är baserat på en metod som utnyttjar en "Penalty-function" (straff-funktion), som skall minimeras. Programmet är skrivet i FORTRAN och för att köra olika exempel på dator, behöver endast en subrutin USER ändras. Programmet har testats på exempel av olika svårighetsgrad och jämförelser med andra lösningsmetoder ([1], [2]) har gjorts.

2. Innehållsförteckning.

1. Abstract. s. 1.
 2. Innehållsförteckning s. 2.
 3. Problemformulering s. 3
 4. Teori s. 5
 5. Flödesschema för program IPF1 s. 9
 6. Förtydligande och förklarande av programmet s. 13
 7. Beskrivning av den endimensionella minimeringen s. 17
 8. Beskrivning av subrutinen USER s. 22
 9. Beskrivning av gradientberäkningen s. 24
 10. Beskrivning av beräkning av P s. 27
 11. Testexempel s. 28
 12. Jämförelseexempel s. 31
 13. Tillämpningsexempel s. 33
 14. Egna erfarenheter och diskussion av eventuella förbättringar s. 38
 15. Jämförelser med program [1] och [2] s. 39
 16. Referenser s. 41
- Appendix A (Flödesschema för modifierad Fletcher-Reeves för styr-
problemet) s. 42
- Appendix B (exempel på USER) s. 43
- Appendix C (Listning av program IPF1) s. 45

3. Problemformulering.

Givet: Ett dynamiskt system beskrivet av $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t), t)$ med randvärde $x(t_0) = x_0$. Tillståndsvariablerna $x(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix}$ har dimensionen n , styrvariablerna $u(t) = \begin{bmatrix} u_1(t) \\ \vdots \\ u_m(t) \end{bmatrix}$ har dimensionen m .

Sökt: De trajektorier $x(t)$ och $u(t)$ som minimerar

$$J = F(x(t_1)) + \int_{t_0}^{t_1} L(x(t), u(t), t) dt$$

under det att bivillkoret $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t))$ är uppfyllt.

Metod: Bivillkoret $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t))$ tages om hand genom att minimera en "Penalty-function"

$$P(\hat{x}(t); u(t)) = F(x(t_1)) + \int_{t_0}^{t_1} L(x(t), u(t)) dt + C \cdot \langle f(x(t), u(t)) - \dot{x}(t), f(x(t), u(t)) - \dot{x}(t) \rangle$$

m.a.p. $\hat{x}(t)$ och $u(t)$. Observera att $x(t)$ då ges av $x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t \dot{x}(s) ds$. Genom att göra talet C stort kommer vid minimum för P bivillkoret $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t))$ att ungefär vara uppfyllt och om den optimala lösningen är x^* och u^* kommer $P(x^*, u^*) \approx J(\hat{x}, \hat{u})$ där \hat{x} och \hat{u} är de värden som minimerar J under bivillkoret $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t))$. För de matematiska bevisen och för grundligare studier hänvisas till [3]. Man kan visa att i vissa fall så gäller att $\lim_{C \rightarrow \infty} (x^*, u^*) = (\hat{x}, \hat{u})$ och $\lim_{C \rightarrow \infty} P(x^*, u^*) = J(\hat{x}, \hat{u})$.

Kommentar: Observera att x_1, x_2, \dots, x_n och u_1, u_2, \dots, u_m är funktioner av tiden. F är en funktion, som endast beror på sluttillståndet för x . $\langle f(x, u, t) - \dot{x}(t), f(x, u, t) - \dot{x}(t) \rangle$

är en skalärprodukt och kan skrivas

$$\int_{t_0}^{t_1} (\mathbf{f}(x, u, t) - \dot{\mathbf{x}}(t))^T (\mathbf{f}(x, u, t) - \dot{\mathbf{x}}(t)) dt$$

4. Teori.

Jag använder mig av Fletcher-Reeves metod, vilken är en konjugerad gradientmetod, för att numeriskt minimera P . För att kunna använda denna metod behöver man kunna beräkna gradienten av P m.a.p. u och \dot{x} .

Beräkning av gradienten m.a.p. u .

Vi definierar differentialen av P m.a.p. u med inkrementet h som:

$$\delta P_u(\dot{x}, u, h) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{P(\dot{x}, u + \epsilon h) - P(\dot{x}, u)}{\epsilon}$$

om δP_u existerar och är linjär och kontinuerlig i h .

Beräkning av denna differential:

$$P(\dot{x}, u + \epsilon h) = F(x(t_1)) + \int_{t_0}^t L(x, u + \epsilon h) dt + C \cdot \langle f(x, u + \epsilon h) - \dot{x}, f(x, u + \epsilon h) - \dot{x} \rangle$$

Taylorutveckling av L och f kring u ger:

$$P(\dot{x}, u + \epsilon h) = F(x(t_1)) + \int_{t_0}^t \{L + L_u \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon)\} dt + C \cdot \langle f + f_u \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) - \dot{x}, f + f_u \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) - \dot{x} \rangle$$

$$f + f_u \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) - \dot{x}$$

Vi får då

$$\frac{P(\dot{x}, u + \epsilon h) - P(\dot{x}, u)}{\epsilon} = \int_{t_0}^t \{L_u \cdot h + \frac{\mathcal{O}(\epsilon)}{\epsilon}\} dt + C \cdot 2 \langle f, f_u \cdot h \rangle - C \cdot 2 \langle \dot{x}, f_u \cdot h \rangle + \frac{\mathcal{O}(\epsilon)}{\epsilon}$$

Låt $\epsilon \rightarrow 0$. Då fås differentialen

$$\delta P_u(\dot{x}, u, h) = \int_{t_0}^t L_u h dt + 2 \cdot C \cdot \langle f - \dot{x}, f_u \cdot h \rangle \quad (1)$$

Enligt ovan har vi definierat skalärprodukten som

$$\langle x, y \rangle = \int_{t_0}^t x^T y dt.$$

Vi kan då skriva (1) som

$$\delta P_u(\dot{x}, u, h) = \langle (L_u^T + 2 \cdot C \cdot f_u^T (f - \dot{x})), h \rangle \quad (2)$$

Om $\delta P_u(\dot{x}, u, h)$ kan skrivas $\delta P_u = \langle \nabla_u P, h \rangle$ så definierar vi gradienten av P m.a.p. u som $\nabla_u P$. Genom att jämföra med (2)

fås

$$\nabla_u P = L_u^T + 2 \cdot C \cdot f_u^T (f - \dot{x})$$

Beräkning av P m.a.p. \dot{x} :

För att beräkna gradienten av P m.a.p. \dot{x} måste vi taga hänsyn till att x bestäms ur sambandet

$$x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t \dot{x}(s) ds$$

Ger vi alltså $\dot{x}(t)$ ett tillskott $\dot{h}(t)$ kommer $x(t)$ att få tillskottet $\int_{t_0}^t h(s) ds = h(t) - h(t_0) = h(t)$ eftersom $h(t_0) = 0$, dvs.

x_0 är fixt.

Vi kan då beräkna differentialen av P m.a.p. \dot{x} med inkrementet h som

$$\delta P_{\dot{x}}(\dot{x}, u, h) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{P(\dot{x} + \epsilon \dot{h}, u) - P(\dot{x}, u)}{\epsilon}$$

om $\delta P_{\dot{x}}$ existerar och är linjär och kontinuerlig i h .

Vi har (kom ihåg att x övergår i $x + \epsilon h$ med $h(t_0) = 0$)

$$P(\dot{x} + \epsilon \dot{h}, u) = F(x(t_1) + \epsilon h(t_1)) + \int_{t_0}^{t_1} L(x + \epsilon h, u) dt + C \cdot \langle f(x + \epsilon h, u) - \dot{x} - \epsilon \dot{h}, f(x + \epsilon h, u) - \dot{x} - \epsilon \dot{h} \rangle$$

Taylorutveckla F, L och f kring x och skriv skalärprodukten

$$\langle i, \eta \rangle \text{ som } \int_{t_0}^{t_1} i^T \eta dt.$$

$$P(\dot{x} + \epsilon \dot{h}, u) = F(x(t_1)) + F_x \cdot \epsilon \cdot h(t_1) + \mathcal{O}(\epsilon) + \int_{t_0}^{t_1} \{ L + L_x \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) +$$

$$C \cdot (f + f_x \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) - \dot{x} - \epsilon \dot{h})^T (f + f_x \cdot \epsilon \cdot h + \mathcal{O}(\epsilon) - \dot{x} - \epsilon \dot{h}) \} dt =$$

$$= F(x(t_1)) + F_x \cdot \epsilon \cdot h(t_1) + \mathcal{O}(\epsilon) + \int_{t_0}^{t_1} \{ L + L_x \cdot \epsilon \cdot h + C \cdot (f - \dot{x})^T (f - \dot{x}) +$$

$$2 \cdot C \cdot (f^T f_x \cdot \epsilon \cdot h - \dot{x}^T f_x \cdot \epsilon \cdot h + f^T \cdot \epsilon \cdot \dot{h} + \dot{x}^T \cdot \epsilon \cdot \dot{h}) + \mathcal{O}(\epsilon) \} dt$$

Efter lite räkningar fås

$$\delta P_{\dot{x}}(\dot{x}, u, \dot{h}) = F_x h(t_1) + \int_{t_0}^t \{L_x + 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x})^T f_x\} h dt - \int_{t_0}^t 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x})^T h dt \quad (3)$$

Den första termen kan skrivas om

$$\int_{t_0}^{t_1} F_x(x(t_1)) \dot{h}(t_1) dt$$

$$ty \ h(t_0) = 0$$

Den andra termen skrivs om med hjälp av följande lemma.

Lemma: Om $h(t)$ deriverbar och $h(t_0) = 0$ så

$$\int_{t_0}^t f^T(t) h(t) dt = \int_{t_0}^t \left(\int_{t_0}^t f^T(s) ds \right) \dot{h}(t) dt$$

för alla $f(t)$.

Den andra termen i (3) blir då

$$\int_{t_0}^t \left\{ \int_t^t [L_x + 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x})^T f_x] ds \right\} \dot{h}(t) dt$$

och vi får

$$\delta P_{\dot{x}}(\dot{x}, u, \dot{h}) = \int_{t_0}^t F_x(x(t_1)) \dot{h}(t) dt + \int_{t_0}^t \left\{ -2 \cdot C \cdot (f - \dot{x})^T + \int_t^t [L_x + 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x})^T f_x] ds \right\} \dot{h}(t) dt$$

Alltså kan $\delta P_{\dot{x}}$ skrivas som $\delta P_{\dot{x}} = \langle \nabla_{\dot{x}} P, \dot{h} \rangle$ och sålunda fås

$$\nabla_{\dot{x}} P = F_x^T(x(t_1)) - 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x}) + \int_t^t [L_x^T + 2 \cdot C \cdot f_x^T (f - \dot{x})] ds$$

Fletcher-Reeves metod.

Fletcher-Reeves metod finns beskriven i ett flertal standardböcker om olinjär optimering. Vi refererar därför till t.ex. [4] och ger här bara en kortfattad beskrivning av algorit-

men med de modifieringar som gjorts.

Fletcher-Reeves metod för ändligtdimensionella problem:

1. Beräkna gradienten $g_0 = \nabla f(x_0)^T$ för givet x_0 och sätt begynnelse-riktning $d_0 = -g_0$.

2. För $k=0, 1, \dots, n-1$

a) Sätt $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$ där α_k minimerar $f(x_k + \alpha d_k)$.

b) Beräkna nya gradienten $g_{k+1} = \nabla f(x_{k+1})^T$.

c) Om inte $k=n-1$ sätt ny sökriktning $d_{k+1} = -g_{k+1} + \beta_k d_k$

$$\text{där } \beta_k = \frac{g_{k+1}^T \cdot g_{k+1}}{g_k^T \cdot g_k}$$

3. Ersätt x_0 med x_n och gå tillbaka till steg 1.

Modifierad Fletcher-Reeves för styrproblemet.

1. Beräkna gradienten $g_0 = \nabla P(\xi_0)^T$ för givet ξ_0 och sätt begynnelse-riktning $d_0 = -g_0$.

2. a) Sätt $\xi_{k+1} = \xi_k + \alpha_k d_k$ där α_k minimerar $P(\xi_k + \alpha d_k)$.

b) Beräkna den nya gradienten $g_{k+1} = \nabla P(\xi_{k+1})^T$.

c) Om $\langle g_{k+1}, g_{k+1} \rangle \equiv \int_{t_0}^{t_1} g_{k+1}^T g_{k+1} dt > \epsilon$

sätt ny sökriktning $d_{k+1} \equiv -g_{k+1} + \beta_k d_k$ där $\beta_k = \frac{g_{k+1}^T \cdot g_{k+1}}{g_k^T \cdot g_k}$

gå till 2a). Om $\langle g_{k+1}, g_{k+1} \rangle \leq \epsilon$ är minimeringen för det aktuella värdet på C färdig.

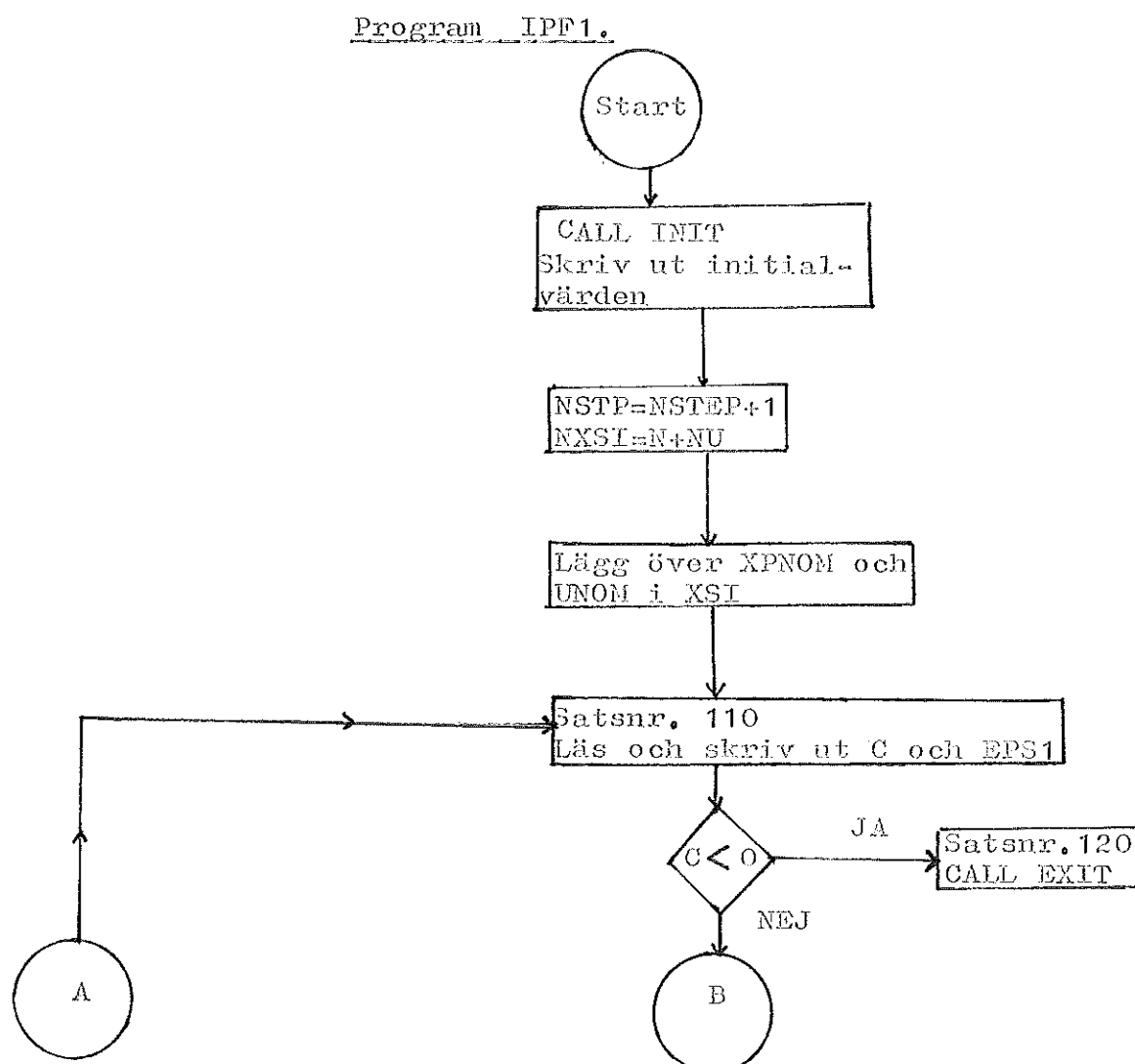
Flödesschema för den modifierade varianten av Fletcher-Reeves finns i appendix A.

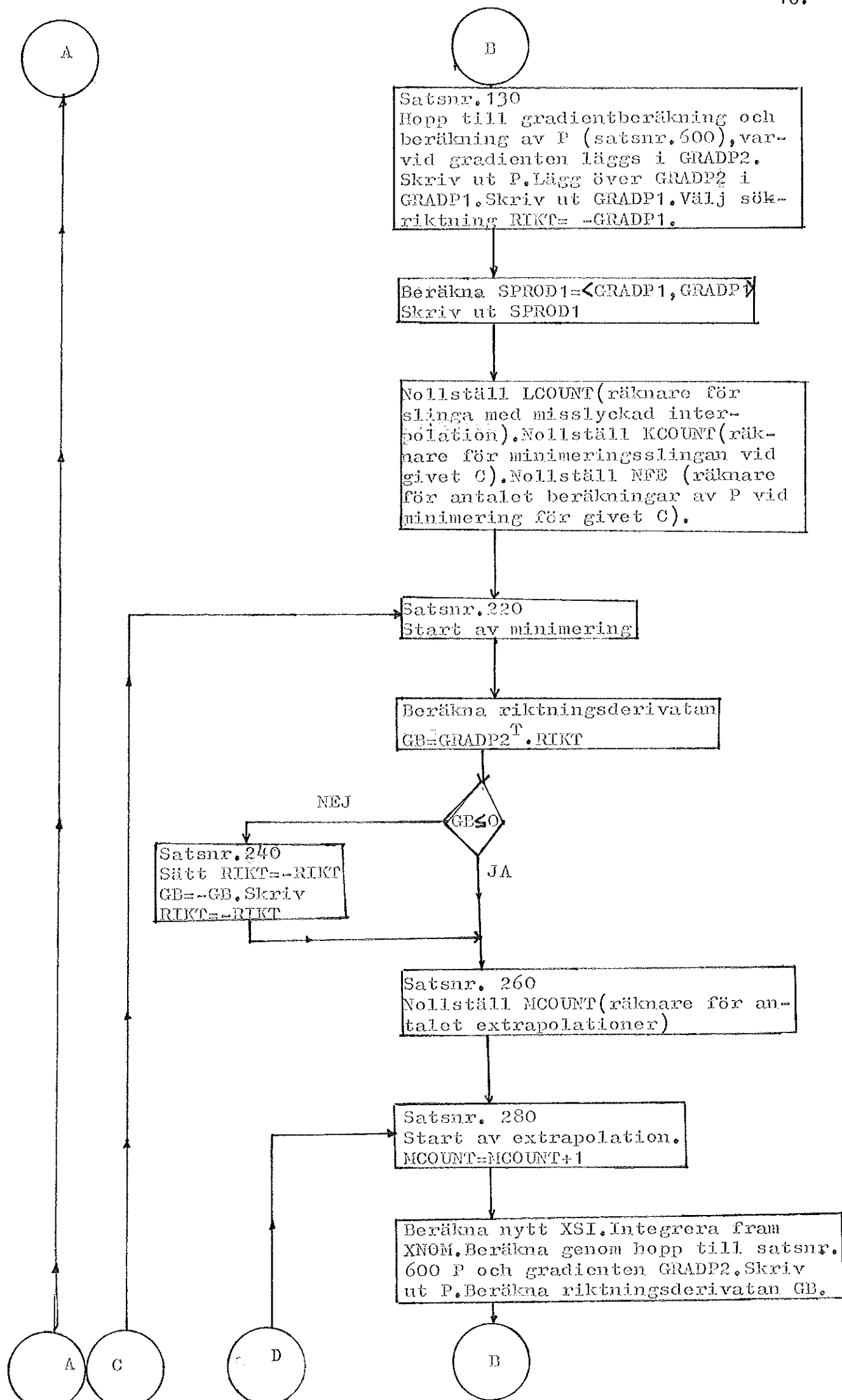
5. Flödesschema för program IPF1.

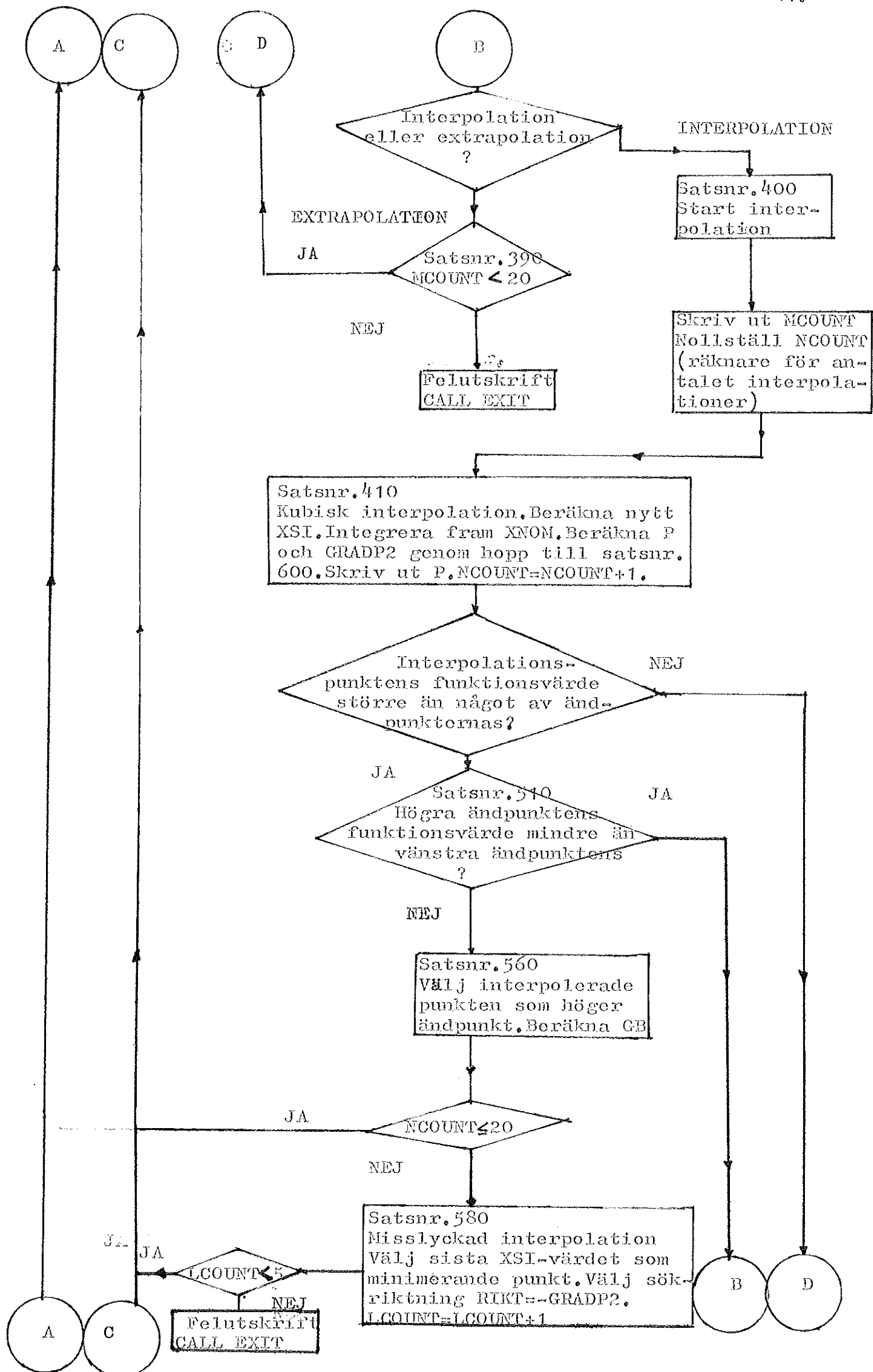
Nedan anges flödesschemat för program IPF1. Det baserar sig på den modifierade varianten av Fletcher-Reeves, som beskrivs i kap. 4 och vars flödesschema finns i appendix A.

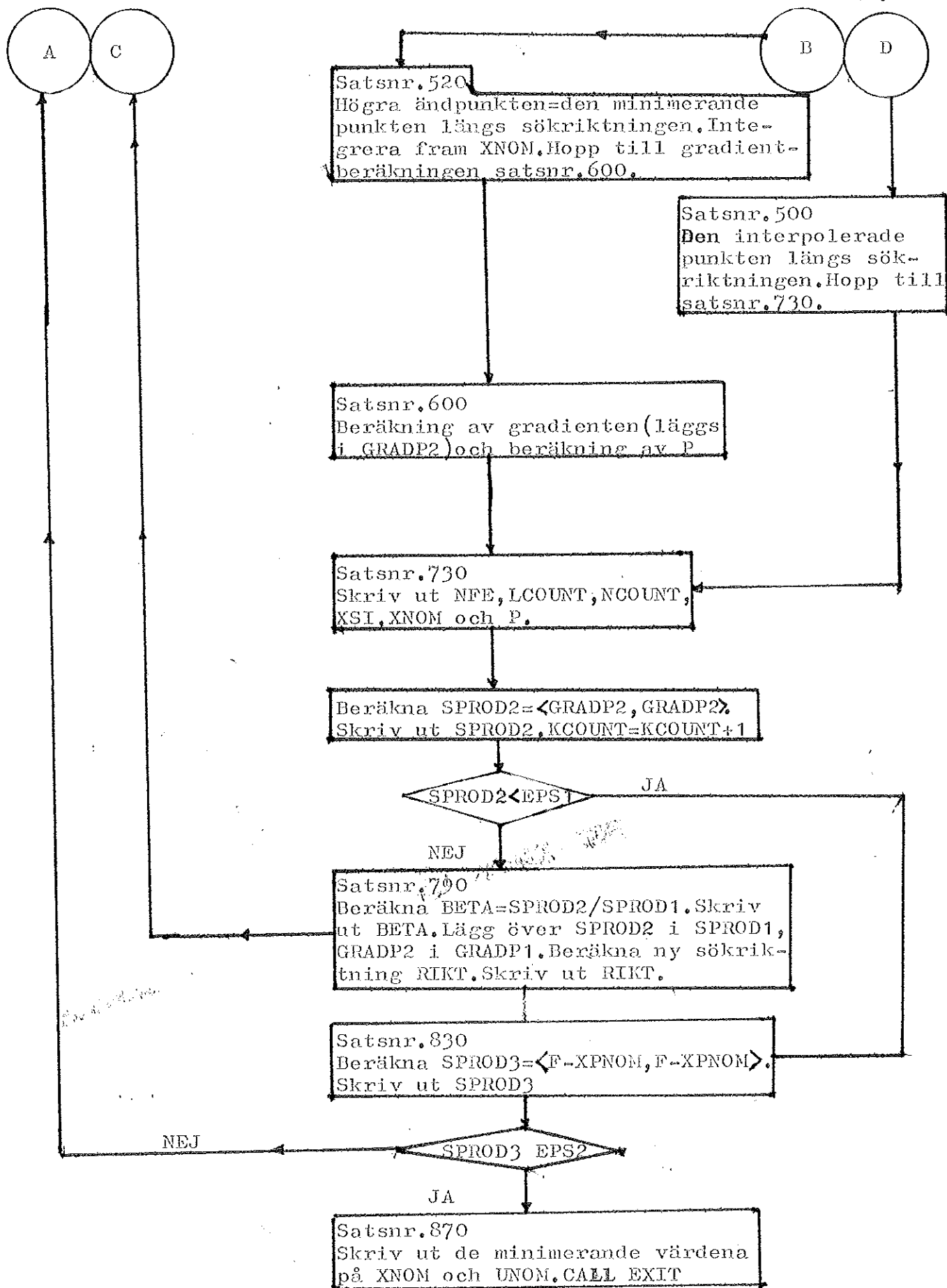
Flödesschemat visar i stort hur programmet fungerar utan att gå in på själva beräkningarna, vilka istället beskrivs i kap. 7, 8, 9, 10. Däremot betonas mer utskrifter och hopp, varför satsnummer från programmet har satts ut i flödesschemat vid hopp.

För förklarande av symboler m, m , och förtydligande av programmet se kap. 6.









6. Förtydligande och förklarande av programmet

I programmet approximeras tidfunktionerna (t.ex. $x(t)$, $u(t)$) med värden i ett antal ekvidistanta tidpunkter. Tidsintervall-
 let indelas därför i NSTEP intervall. Varje funktion kommer
 då att motsvaras av ett fält med ett index, där varje komponent
 är funktionsvärdet vid en viss tidpunkt. Om man har en vektor
 där varje komponent är en funktion kommer vektorn att motsva-
 ras av ett fält med två index. Sista index hos dessa fält an-
 ger alltid tidpunkten och betecknas med I. I sättes lika med
 1 vid starttidpunkten T0 (=t0) och lika med NSTP = NSTEP + 1
 vid sluttidpunkten T1 (=t1). I anger den aktuella tidpunkten
 t genom sambandet $T=T0 + (I-1) \cdot H$, där H är intervalllängden.
 Nedan anges sambandet mellan olika vektorer och motsvarande
 fält.

$$x(t) \longleftrightarrow XNOM(K,I) \quad K = 1, \dots, N$$

$$u(t) \longleftrightarrow UNOM(J,I) \quad J = 1, \dots, NU$$

$$\dot{x}(t) \longleftrightarrow XPNOM(K,I) \quad K = 1, \dots, N$$

$$f = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ u \end{pmatrix} \longleftrightarrow XSI(K,I) \quad K = 1, \dots, NXSI$$

$$\text{sökriktning } d(t) \longleftrightarrow RIKT(K,I) \quad K = 1, \dots, NXSI$$

$$\text{gradienten av } P \text{ m.a.p. } \dot{x} \text{ och } u = g(t) \longleftrightarrow \text{GRADP1}(K,I) \text{ eller} \\ \text{GRADP2}(K,I) \quad K = 1, \dots, NXSI$$

Vidare användes följande beteckningar

$$n \longleftrightarrow N$$

$$m \longleftrightarrow NU$$

$$n+m \longleftrightarrow NXSI$$

$$x(t_0) \longleftrightarrow XIN(K) \quad K = 1, \dots, N$$

$$F(x(t_0)) \longleftrightarrow SF$$

$$f^k \longleftrightarrow F(K) \quad K = 1, \dots, N \quad f = \begin{bmatrix} f^1 \\ f^2 \end{bmatrix}$$

$$f^k_x \longleftrightarrow FX(K,L) \quad K = 1, \dots, N \quad L = 1, \dots, N$$

$$\left(\frac{\partial f^k}{\partial x_L} = FX(K,L) \right)$$

$$f_u^j \longleftrightarrow FU(K, J) \quad K = 1, \dots, N \quad J = 1, \dots, NU$$

$$\left(\frac{\partial f^k}{\partial u_j} = FU(K, J) \right)$$

$$L \longleftrightarrow SL$$

$$L_x \longleftrightarrow SLX(K) \quad K = 1, \dots, N$$

$$\left(\frac{\partial L}{\partial x_k} = SLX(K) \right)$$

$$L_u \longleftrightarrow SLU(J) \quad J = 1, \dots, NU$$

$$\left(\frac{\partial L}{\partial u_j} = SLU(J) \right)$$

$$t_0 \longleftrightarrow T0$$

$$t_1 \longleftrightarrow T1$$

$$\langle \varepsilon_{k+1}, \varepsilon_{k+1} \rangle \longleftrightarrow \text{SPROD1 eller SPROD2}$$

$$\langle f-x, f-x \rangle \longleftrightarrow \text{SPROD3}$$

$$\beta \longleftrightarrow \text{BETA}$$

$$\varepsilon_1 \longleftrightarrow \text{EPS1}$$

Varje gång XSI ändras i programmet beräknas nytt XNOM enligt

$$x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t \dot{x}(s) ds.$$

I programmet används en subrutin QSF som fungerar på följande

sätt: Subrutinen utför integration av en ekvidistant tabulerad funktion med hjälp av Simpsons regel. Om dessa funktionsvärden

Y_i är givna vid ekvidistanta punkter $x_i = a_1 + (i-1) \cdot h$ beräknar

QSF fältet z där $z_i = \int_{a_1}^{x_i} y(x) dx$, $i = 1, \dots, n$. Om funktionsvärdena

läggs i fältet Y , intervalllängden är H och $NDIM$ är dimensionen

av vektorerna Y och Z , fås fältet Z genom anropet $QSF(H, Y, Z, NDIM)$.

För närmare studier av subrutinen hänvisas till [5].

Beräkning av gradienten av P m.a.p. \dot{x} och u och beräkning av funk-

tionsvärdet av P görs på ett ställe i programmet och utnyttjas

genom hopp från de ställen i programmet, där dessa värden be-

höver uträknas. Genom väljarstyrt hopp sker återhopp till rätt

ställe.

Programmets funktion i stort: Programmet för först initialvärden

från subrutinen USER (se närmare kap. 8). Sedan läses värdena

på 0 och EPS1 från datakort, varefter minimeringen för detta C-värde börjar.

Som första sökriktning väljes den negativa gradienten. Minimering längs denna sökriktning sker (se kap. 7), varpå programmet testar om skalärprodukten av gradienten med sig själv (SPROD 2) har blivit tillräckligt liten (mindre än EPS1). Om så är fallet betyder det att man ligger på minimum varför minimeringen för detta C avbryts. I annat fall väljs en ny sökriktning, som man minimerar längs och så fortsätter programmet till SPROD 2 har blivit mindre än EPS1.

När programmet minimerat färdigt för ett C testas om ekvationen $\dot{x} = f$ är uppfylld. Detta görs genom att beräkna skalärprodukten av $f-\dot{x}$ med sig själv (SPROD 3). Om denna skalärprodukt är liten (mindre än EPS2) är ekvationen ungefär uppfylld och programmet skriver ut de minimerande x- och u-värdena. Annars läses nya C och EPS1 och minimering för det nya C-värdet börjar varvid de x- och u-värden som minimerade för förra C-värdet används som startvärden. Programmet kommer att minimera för nya C-värden tills att antingen SPROD3 är tillräckligt liten eller att ett negativt C-värde påträffas (ligger sist bland datakortet) varvid programmet avbryts.

Utskrifter: Först skrivs en del initialvärden ut såsom N, NU,, TO, T1, H, NSTEP, NPRINT, (se kap. 8), XIN, gissade startvärden UNOM, XPNOM och det därvid framintegrerade XNOM. I huvudloopen där minimering för bestämt C sker skrivs först ut de aktuella värdena på C, EPS1 och funktionsvärdet av P. Därefter skrivs gradienten GRADP1 och dess skalärprodukt med sig själv SPROD1 ut. Detta görs bara en gång i huvudloopen, nämligen vid första sökriktningen som sätts lika med negativa gradienten.

Inuti minimeringsslingan för en speciell riktning skrivs först ut vilka funktionsvärden P får vid extrapolation och antalet extrapolationer (MCOUNT). Därefter skrivs ut vad P får för värde vid interpolation, vilken punkt, som har tagits som

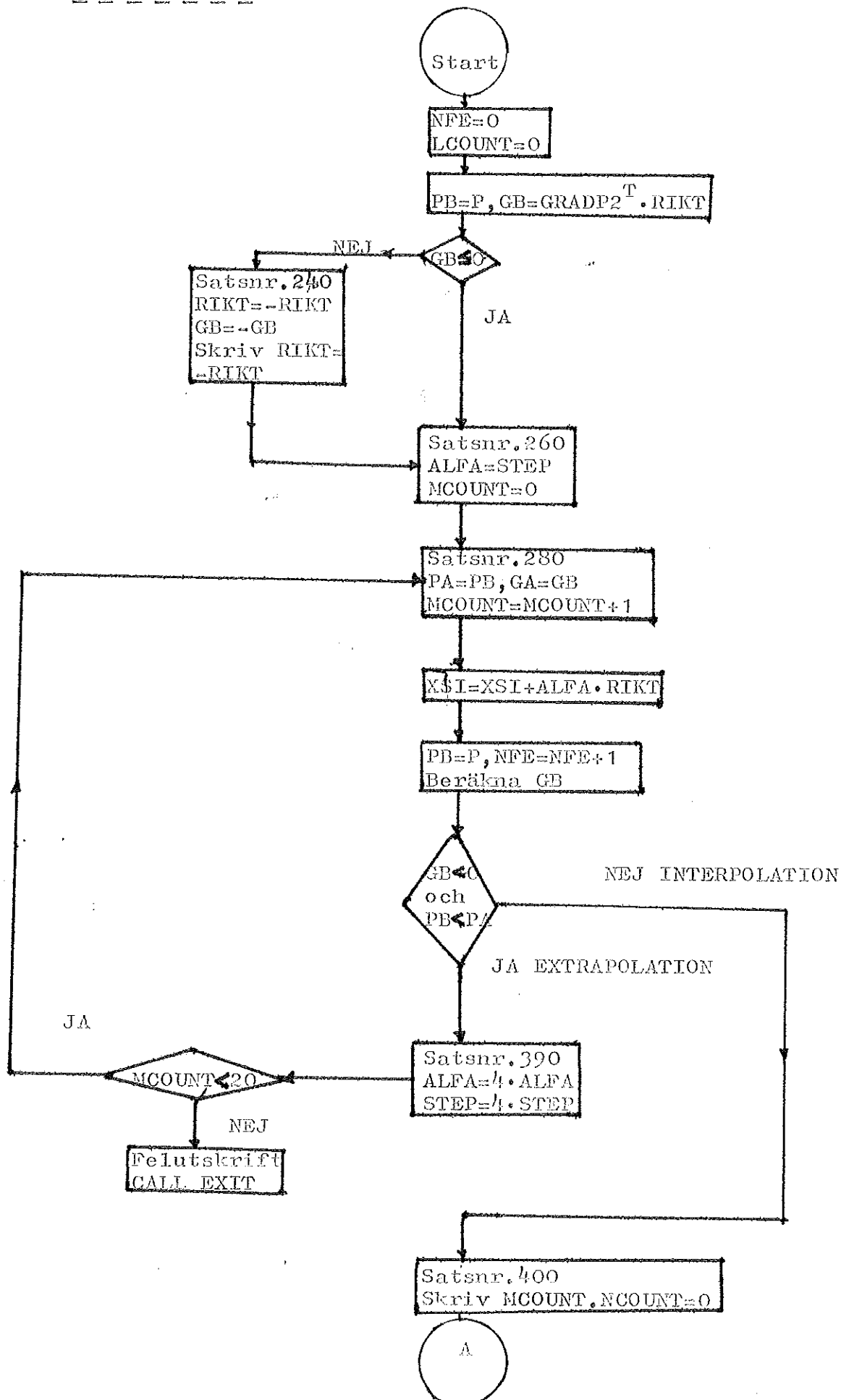
minimerande punkt, och antalet interpolationer (NCOUNT). Mer om utskrifter i minimeringsslingan kan läsas i kap. 7.

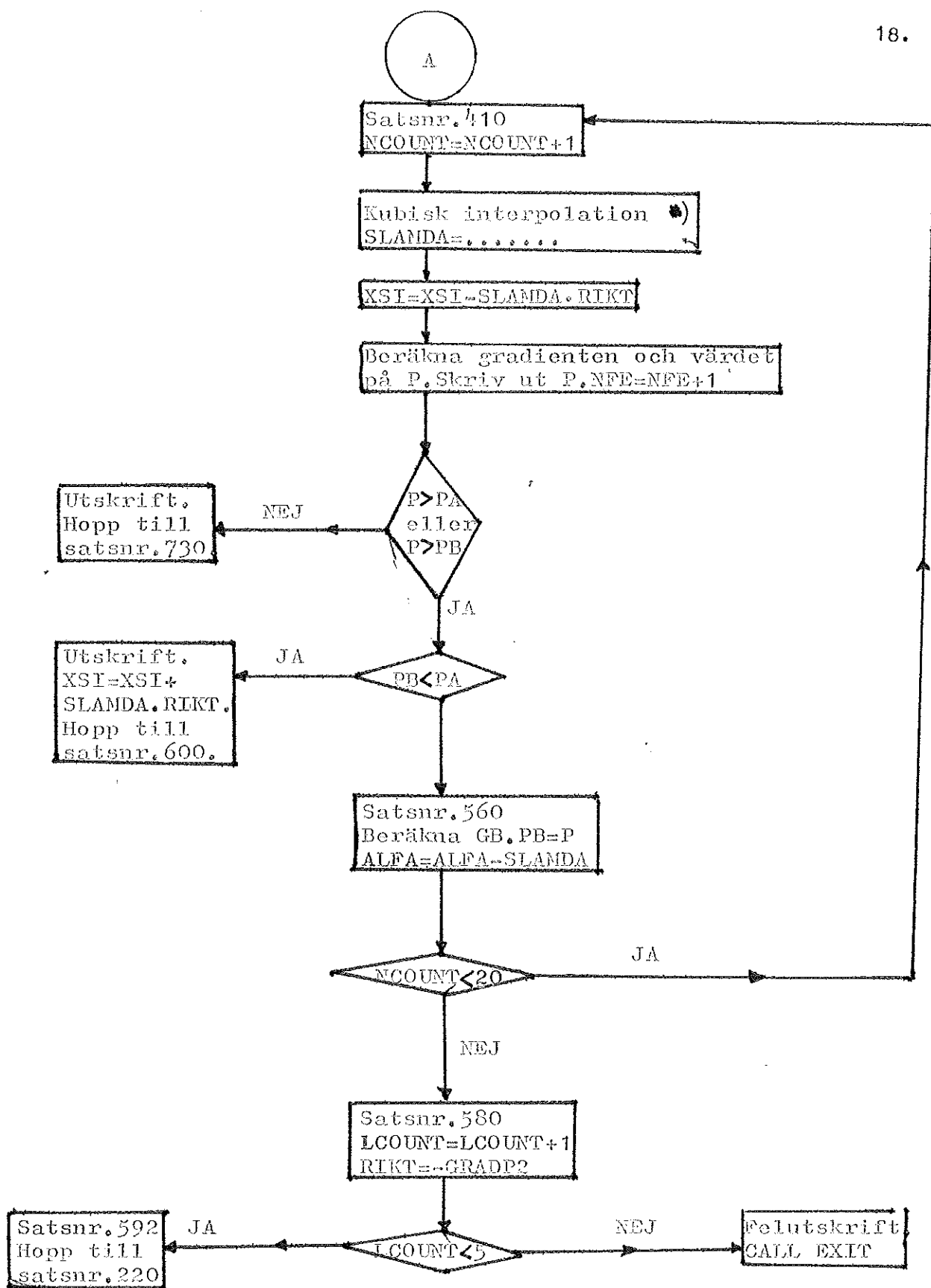
Efter minimeringsslingan skrivs en del räknare och de minimerande värdena på XSI och XNOM för den aktuella riktningen ut (se kap.7).

Därefter skrivs SPROD2 ut och om denna inte är tillräckligt liten, skrivs $BETA = (\text{skalärprodukten av nya gradienten med sig själv} (SPROD2)) (\text{Skalärprodukten av den gamla gradienten med sig själv})$ och den nya riktningen RIKT ut. Om däremot SPROD2 är tillräckligt liten, skrivs antalet riktningar (KCOUNT), som programmet har minimerat längs för det aktuella C-värdet, och SPROD3 ut. Om SPROD3 inte är tillräckligt liten startar huvudloopen om igen annars skrivs de optimala värdena på XNOM och UNOM ut.

7. Beskrivning av den endimensionella minimeringen.

Flödesschema.





$$\begin{aligned}
 *) \quad Z &= 3 \cdot (PA - PB) / (ALFA + GA + GB) \\
 W &= \sqrt{Z^2 - GA \cdot GB} \\
 SLANDA &= ALFA \cdot (GB + W - Z) / (GB - GA + 2 \cdot W)
 \end{aligned}$$

Satsnummer har hämtats från programmet.

Förklaring av symboler:

NFE= antal funktionsberäkningar.

STEP= steglängd, som används vid nästa minimering.

ALFA= steglängd vid extrapolation.

MCOUNT= antalet extrapolationer vid en minimering.

NCOUNT= antalet interpolationer vid en minimering.

P= aktuellt funktionsvärde.

PA= funktionsvärde i vänstra punkten.

PB= funktionsvärde i högra punkten.

GB= riktningsderivatan= $\text{GRADP2}^T \cdot \text{RIKT}$.

GRADP2= gradienten i aktuell punkt.

RIKT= aktuell sökriktning.

$\text{XSI} = \begin{bmatrix} x \\ u \end{bmatrix}$

Funktion: Vi minimerar längs en riktning RIKT, genom att ändra på XSI längs denna riktning enligt $\text{XSI} = \text{XSI} + \text{ALFA} \cdot \text{RIKT}$. Metoden börjar med att beräkna funktionsvärdet och minimeringsgradienten för givet XSI (punkt A). För att få ett lägre funktionsvärde när man extrapolerar åt höger, skall riktningsderivatan vara mindre än noll (se fig. 1), i annat fall väljes sökriktningen motsatt tidigare sökriktning och "RIKT = - RIKT" skrivs ut.

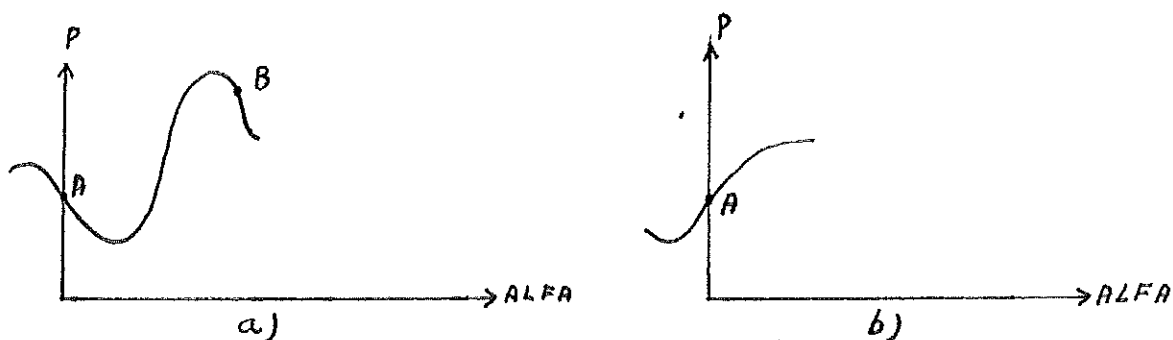


fig. 1a) Negativ riktningsderivata

fig. 1b) Positiv riktningsderivata

Därefter görs en extrapolation med steglängden ALFA och funktionsvärdet och riktningsderivata beräknas i denna punkt (punkt B). Om $P_A < P_B$ (fig. 2a) eller $GB > 0$ (fig. 2b), så startas interpolationen, i annat fall multipliceras steglängden med fyra och ny extra-

polation sker.

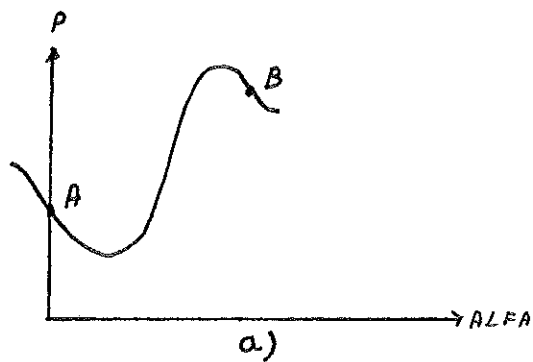


fig. 2a) $P_A < P_B$

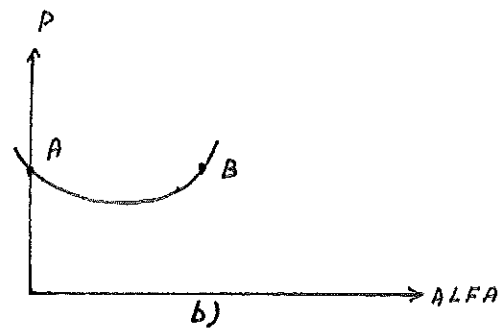


fig. 2b) $G_B > 0$

Om 20 extrapolationer gjorts i rad, så avbryts programmet och "MCOUNT GREATER THAN 20" skrivs ut.

Vid interpolationens början skrivs ut antalet gånger extrapolation har gjorts "MCOUNT =". Sedan görs en kubisk interpolation, varvid man anpassar ett tredjegrads polynom till kurvan. Därvid beräknas hjälpstorheterna Z , W samt $SLAMDA$, som anger hur långt steg tillbaka man skall ta från den högra punkten vid interpolation (se fig. 3).

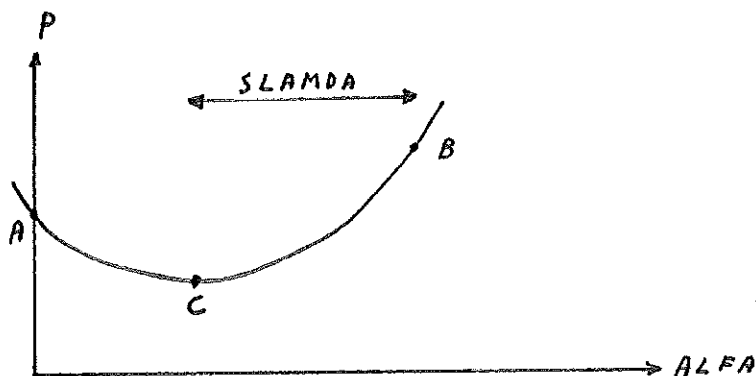


fig. 3) kubisk interpolation

I den nya punkten (punkt C) beräknas funktionsvärdet och om detta är mindre än ändpunkternas funktionsvärden P_A och P_B , så är minimeringen färdig (se fig. 4a) och "CHOOSE THE INTERPOLATED POINT AS THE MINIMIZING POINT ALONG THE SEARCHDIRECTION RIKT" skrivs ut. Om så inte är fallet divideras steglängden med 4, och om $P_B < P_A$ väljes B som minimerande punkt och "CHOOSE THE RIGHT POINT AS THE MINIMIZING POINT ALONG THE SEARCHDIRECTION

RIKT" skrivs ut (se fig. 4b). Om $PA < PB$ och $PA < PC$ väljes den interpolerade punkten som höger ändpunkt B och ny interpolation görs (se fig. 4c).

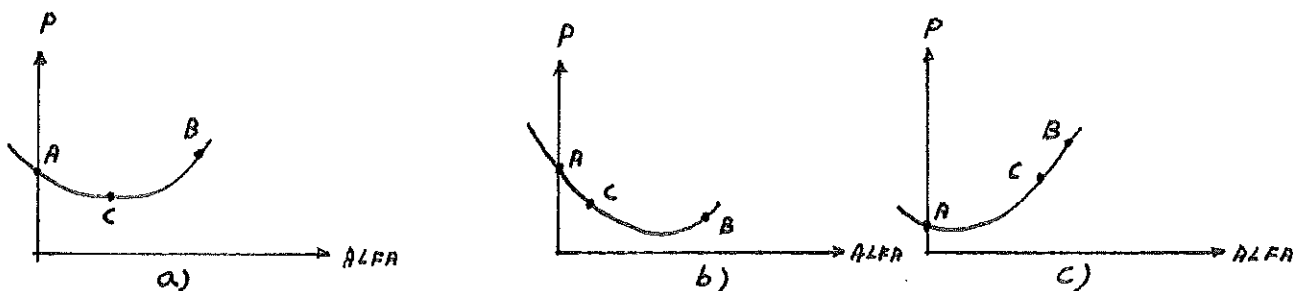


fig. 4a) $PC < PA$ och $PC < PB$

fig. 4b) $PB < PA$ och $PC > PB$

fig. 4c) $PA < PB$ och $PA < PC$

Om 20 interpolationer görs i sträck avbryts minimeringen och omstart sker av FLETCHER-REEVES med sökriktning lika med negativa gradienten i den aktuella punkten. "NCOUNT GREATER THAN 20" skrivs ut.

Kommentar: Avsikten med minimeringen är, att finna en punkt i närheten av ett minimum längs sökriktningen. För att minimeringen skall fungera tillfredsställande bör funktionen ej vara alltför komplicerad. Vid kubiska interpolationen kan uttrycket $Z^2 - GA \cdot GB$, vilket står under ett rottecken, bli negativt, varför $Z^2 - GA \cdot GB$ i så fall sättes lika med noll. Efter minimeringen skriver programmet ut "VALUES WHEN OUT OF THE MINIMISATION LOOP FOR THE SEARCHDIRECTION RIKT" och värdena på NFE" LCOUNT" NCOUNT" XSI och XNOM skrivs ut. LCOUNT är en räknare, som anger antalet omstarter då mer än 20 interpolationer gjorts i rad. Om mer än 5 sådana omstarter gjorts avbryts programmet och "LCOUNT GREATER THAN 5" skrivs ut.

8. Beskrivning av subrutinen USER.

För att göra programmet generellt användes en subrutin USER, som innehåller alla data, som behövs för ett specifikt problem. För att slippa anropa subrutinen med parametrar varje gång har subrutinen och huvudprogrammet en gemensam minnesarea, ett COMMON- block, där alla aktuella värden finns.

Subrutinen USER används, dels till att ge initialvärden till huvudprogrammet, dels till att vid en bestämd tidpunkt räkna ut ett antal funktionsvärden t. ex. partiella derivator, SF, SL, F. När USER beräknar dessa funktionsvärden hämtar den de aktuella värdena på X och U i COMMON- blocket. Innan anropet av USER har nämligen i huvudprogrammet värdena på XNOM och UNOM vid den aktuella tidpunkten överlagrats i arbetsvektorererna XVEC resp. UVEC vilka har samma minnesplats i COMMON- blocket som de fält X och U , vilka används i USER.

Subrutinen USER består av ett antal underavdelningar med olika ENTRY POINTS, vilka kan anropas var för sig med en CALL-instruktion. Vi kommer nedan att beskriva de olika avdelningarnas användning.

ENTRY INIT: I denna avdelning ges initialvärdena till huvudprogrammet. N anger antalet tillståndsvariabler och NU antalet styrvariabler. NSTEP är antalet intervall, som det aktuella tidsintervallet från TO (starttidpunkt) till T1 (sluttidpunkt) har indelats i, varvid intervalllängden H blir $\frac{T1-TO}{NSTEP}$. Obs. Glöm ej att ändra H vid ändring av NSTEP. NPRINT anger hur många punkter man vill skriva ut. Om t.ex. NPRINT sättes lika med 10 skrivs var tionde punkt i tidsintervallet ut. Randvärden för XNOM finns i XIN. Begynnelsevärden på UNOM, XPNOM, dvs. initialgissningen, placeras också här. EPS2 anger hur liten skalärprodukten av (F- XPNOM) med sig själv skall vara, för att hela programmet skall vara färdigt. Skalärprodukten blir således ett mått på hur bra ekvationen $\dot{x} = f$ är uppfylld. STEP är steglängden vid extrapolation första gången vi minimerar för givet C och vid omstart (NCOUNT > 20). Sedan modifieras STEP i minimeringen.

ENTRY CPARAM: Vid anrop av denna avdelning läses nytt

värde på C och om detta värde är negativt avbryts programmet. Vidare läses EPS1 som anger hur liten skalärprodukten av gradienten med sig själv skall vara för att minimeringen för ett givet C skall vara färdig.

ENTRY FINLOS: SF är den funktion i P som endast beror på XNOM:s sluttillstånd.

ENTRY INTLOS: SL är den funktion i P, som finns under integraltecknet.

ENTRY B BOUND: Här finns de partiella derivatorna av SF m.a.p. X.

ENTRY PDER: Här står de partiella derivatorna av F och SL m.a.p. x och u.

ENTRY SYSTEM: Här anges systemekvationerna. Ett exempel på hur en USER ser ut finns i Appendix B.

9. Beskrivning av gradientberäkningen.

Gradienten av P m.a.p. XSI består av två delar dels m.a.p. \dot{x} och dels m.a.p. u .

a) Gradienten m.a.p. u.

Teorin enl. kap.4 ger: $\nabla_u P = L_u^T + 2 \cdot C \cdot f_u^T (f - \dot{x})$.

$\nabla_u P$ är en kolonnvektor med m (=NU) komponenter. L_u är en radvektor med m komponenter medan f_u är en n·m (N·NU) matris. f och \dot{x} är kolonnvektorer med n (N) komponenter. Observera att varje komponent är en funktion.

För en bestämd tidpunkt blir

$$\nabla_u P (t) = \begin{bmatrix} L_{u_1} + 2 \cdot C \cdot \sum_{i=1}^n (f_{u_1}^i \cdot (f_i - \dot{x}_i)) \\ \vdots \\ L_{u_m} + 2 \cdot C \cdot \sum_{i=1}^n (f_{u_m}^i \cdot (f_i - \dot{x}_i)) \end{bmatrix}$$

Med utgångspunkt från denna vektor har nedanstående programavsnitt skrivits.

```

C      START COMPUTE GRADIENT UNOM
      DO 720 I=1,NSTP
      TE=T0+(I-1)*H
      DO 690 L=1,N
690    XVEC(L)=XNOM(L,I)
      DO 700 K=1,NU
      N1=N+K
700    UVEC(K)=XSI(N1,I)
      CALL PDER
      CALL SYSTEM
      DO 720 J=1,NU
      SUM=0.
      DO 710 L=1,N
710    SUM=SUM+FU(L,J)*(F(L)-XSI(L,I))
      K=J+N
720    GRADP2(K,I)=SLU(J)+2.*C*SUM
C
C      END GRADIENT UNOM

```

b) Gradienten av P m.a.p. \dot{x} .

Enligt kap. 4 är

$$\nabla_{\dot{x}} P = F_x^T(x(t_1)) - 2 \cdot C \cdot (f - \dot{x}) + \int_t^1 [L_x^T + 2 \cdot C \cdot f_x^T(f - \dot{x})] ds$$

F_x, L_x är radvektorer med n (N) komponenter, medan f_x är en $n \cdot n$ ($N \cdot N$) matris.

För en bestämd tidpunkt blir

$$\nabla_{\dot{x}} P(t) = \begin{bmatrix} F_{x_1}(x(t_1)) - 2 \cdot C \cdot (f_1 - \dot{x}_1) + \int_t^1 [L_{x_1} + 2 \cdot C \cdot \sum_{i=1}^n f_{x_1}^i(f_i - \dot{x}_i)] ds \\ \vdots \\ F_{x_n}(x(t_1)) - 2 \cdot C \cdot (f_n - \dot{x}_n) + \int_t^1 [L_{x_n} + 2 \cdot C \cdot \sum_{i=1}^n f_{x_n}^i(f_i - \dot{x}_i)] ds \end{bmatrix}$$

Med utgångspunkt från denna vektor har nedanstående programavsnitt skrivits.

```
C      START COMPUTE GRADIENT XPNOM
C
  600 I=NSTP
      DO 595 L=1,N
  595 XVEC(L)=XNOM(L,I)
      CALL BBOUND
```

Kommentar : SFX får värde genom anrop av ENTRY BBOUND i subrutinen USER vid sluttidpunkten.

```
      DO 680 KP=1,N
      DO 640 I=1,NSTP
      TE=T0+(I-1)*H
      DO 610 L=1,N
  610 XVEC(L)=XNOM(L,I)
      DO 620 K=1,NU
      N1=N+K
  620 UVEC(K)=XSI(N1,I)
      CALL SYSTEM
      CALL PDER
      ETA(I)=0.
      DO 630 L=1,N
  630 ETA(I)=ETA(I)+FX(L,KP)*(F(L)-XSI(L,I))
  640 ETA(I)=2.*C*ETA(I)+SLX(KP)
      DO 650 I=1,NSTP
      J=NSTP-I+1
  650 VETA(J)=ETA(I)
      CALL QSF(H,VETA,SINT,NSTP)
```

Kommentar: För varje komponent av gradienten beräknas uttrycket under integralen för alla tidpunkter och läggs i vektorn ETA.

P.g.a. att subrutinen QSF endast beräknar integraler av typen $\int_{t_0}^t$ där t varierar och vi vill beräkna integraler av typen \int_t^1 måste ETA vändas (läggs i VETA) .

Därefter anropas QSF varvid ETA integreras och resultatet läggs i SINT. Slutligen måste SINT vändas för att ge rätt resultat vid slutsummeringen (se nedan).

```

      DO 680 I=1,NSTP
      TE=T0+(I-1)*H
      DO 660 L=1,N
660  XVEC(L)=XNOM(L,I)
      DO 670 K=1,NU
      N1=N+K
670  UVEC(K)=XSI(N1,I)
      CALL SYSTEM
      CALL PDER
      J=NSTP-I+1
680  GRADP2(KP,I)=SFX(KP)-2.*C*(F(KP)-XSI(KP,I))+SINT(J)
C    END GRADIENT XPNOM

```

10. Beskrivning av beräkning av P.

$$P(\dot{x}, u) = F(x(t_1)) + \int_{t_0}^t L(x, u) dt + C \cdot \langle f(x, u) - \dot{x}, f(x, u) - \dot{x} \rangle =$$

$$= F(x(t_1)) + \int_{t_0}^t [L(x, u) + C \cdot [(f(x, u) - \dot{x})^T (f(x, u) - \dot{x})]] dt$$

Beräkning av P görs i följande programavsnitt.

```

C      START COMPUTE THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
      DO 728 I=1,NSTP
      TE=T0+(I-1)*H
      DO 722 L=1,N
722   XVEC(L)=XNOM(L,I)
      DO 724 K=1,NU
      N1=K+N
724   UVEC(K)=XSI(N1,I)
      CALL INTLOS
      CALL SYSTEM
      Q(I)=0.
      DO 726 L=1,N
726   Q(I)=Q(I)+(F(L)-XSI(L,I))**2
728   Q(I)=C*Q(I)+SL
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      I=NSTP
      DO 729 L=1,N
729   XVEC(L)=XNOM(L,I)
      CALL FINLOS
      P=SINT(NSTP)+SF
C
C      END OF COMPUTATION OF P

```

Kommentar: Det som står under integraltecknet beräknas vid alla tidpunkter och läggs i Q, varefter QSF anropas och resultatet läggs i SINT(NSTP).

Därefter får SF sitt värde genom anrop av ENTRY FINLOS i subrutinen USER vid sluttidpunkten och slutsummering sker.

11. Testexempel.Testexempel 1

$$\text{System: } \begin{aligned} \frac{dx_1}{dt} &= x_2 & x_1(0) &= 2 \\ \frac{dx_2}{dt} &= u_1 & x_2(0) &= 2 \end{aligned}$$

$$\text{Förlustfunktion: } J = 12x_1(2) - 10x_2(2) + \int_0^2 u_1^2 dt$$

$$\text{Optimal lösning: } \begin{aligned} \hat{u}_1(t) &= 6t-7 \\ \hat{x}_1(t) &= t^3 - \frac{7}{2}t^2 + 2t + 2 \\ \hat{x}_2(t) &= 3t^2 - 7t + 2 \end{aligned}$$

$$J_{\min} = 26$$

För detta exempel kan man också beräkna hur minimivärdet av P beror av C: $P_{\min} = 26 - \frac{98}{C}$ för

$$u^*(t) = 6t-7$$

$$x_1^*(t) = \left(\frac{1}{C} + 1\right)\left(t^3 - \frac{7}{2}t^2\right) + 2t - \frac{6}{C}t + 2$$

$$x_2^*(t) = \left(\frac{1}{C} + 1\right)\left(3t^2 - 7t + \frac{C}{C+1} - 2\right)$$

För att visa hur den numeriska noggrannheten beror på NSTEP (=antalet intervall som helatidsintervallet indelats i) anges nedan det P_{\min} , som programmet beräknat för C=1 vid olika värden på NSTEP.

NSTEP	P_{\min}	
20	-76.73	
100	-73.65	Jfr. teoretiskt värde: $P_{\min} = -72.0$
500	-72.32	

Dessa värden har tagits efter 7 iterationer (iteration = minimering längs en sökriktning) och värdet på SPROD2 var då 0.11808.

Ovanstående siffror visar tydligt att man bör använda ett stort NSTEP för att få god noggrannhet. Man bör dock tänka på att räknearbetet och därmed exekveringstiden för datorn ökar proportionellt mot NSTEP.

Efter 27 iterationer erhöjls då minimering gjorts för
 $C=1, 10, 100$ $P_{\min} = 24.86$ ($C=100$). $SPROD2$ var då 0.14724
och $SPROD3 = 0.00985$.

Testexempel 2

$$\text{System: } \begin{aligned} \frac{dx_1}{dt} &= -x_1 + u_1 + u_2 & x_1(0) &= 1 \\ \frac{dx_2}{dt} &= x_1 - 2x_2 + u_1 & x_2(0) &= 1 \end{aligned}$$

$$\text{Förlustfunktion: } J = x_1^2(1) + x_2^2(1) + \int_0^1 \{4x_1^2 + 5x_2^2 + u_1^2 + u_2^2\} dt$$

$$\begin{aligned} \text{Optimal lösning: } \hat{u}_1(t) &= -e^{-3t}(2-t) \\ \hat{u}_2(t) &= -e^{-3t}(1-t) \\ \hat{x}_1(t) &= e^{-3t}(1-t) \\ \hat{x}_2(t) &= e^{-3t} \\ J_{\min} &= 2 \end{aligned}$$

Vid körning på datormaskin erhöjls följande siffror då NSTEP
=500:

		Totalt antal iterationer
$C=1$ $EPS1=0.1$: 5 iterationer gav $P_{\min}=1.77$	5
$C=10$ $EPS1=0.1$: 4 iterationer gav $P_{\min}=1.977$	9
$C=100$ $EPS1=0.1$: 8 iterationer gav $P_{\min}=1.993$	17
$C=1000$ $EPS1=0.1$: 4 iterationer gav $P_{\min}=1.99551$	21
$C=10000$ $EPS1=0.1$: 5 iterationer gav $P_{\min}=1.99577$	26

varvid $SPROD3 < 0.00001$.

Testexempel 3

$$\begin{aligned} \text{System:} \quad \frac{dx_1}{dt} &= u_1 & x_1(0) &= -1 \\ \frac{dx_2}{dt} &= x_1^2 + 2x_1 e^t & x_2(0) &= 0 \end{aligned}$$

$$\text{Förlustfunktion:} \quad J = x_2(1) + \int_0^1 u_1^2 dt$$

$$\begin{aligned} \text{Optimal lösning:} \quad \hat{u}_1(t) &= \frac{1}{2} e^t (t-1) \\ \hat{x}_1(t) &= e^t \left(\frac{1}{2} t - 1 \right) \\ \hat{x}_2(t) &= e^{2t} \left(\frac{1}{8} t^2 - \frac{t}{8} - \frac{7}{16} \right) + \frac{7}{16} \\ J_{\min} &= -2.6459 \end{aligned}$$

Vid körning på datorskiva erhöles följande siffror då
NSTEP=500

		Totalt antal iterationer
G=1 EPS1=0.1	: 11 iterationer gav $P_{\min} = -2.998$	11
C=10 EPS1=0.1	: 9 iterationer gav $P_{\min} = -2.684$	20
C=100 EPS1=0.1	: 2 iterationer gav $P_{\min} = -2.6499$	22
C=1000 EPS1=0.1	: 3 iterationer gav $P_{\min} = -2.64640$	25
C=10 000 EPS1=0.1	: 1 iteration gav $P_{\min} = -2.64604$	26
C=100 000 EPS1=0.1	: 3 iterationer gav $P_{\min} = -2.64600$	29

varvid SPROD3 < 0.00001

12. Jämförelseexempel.

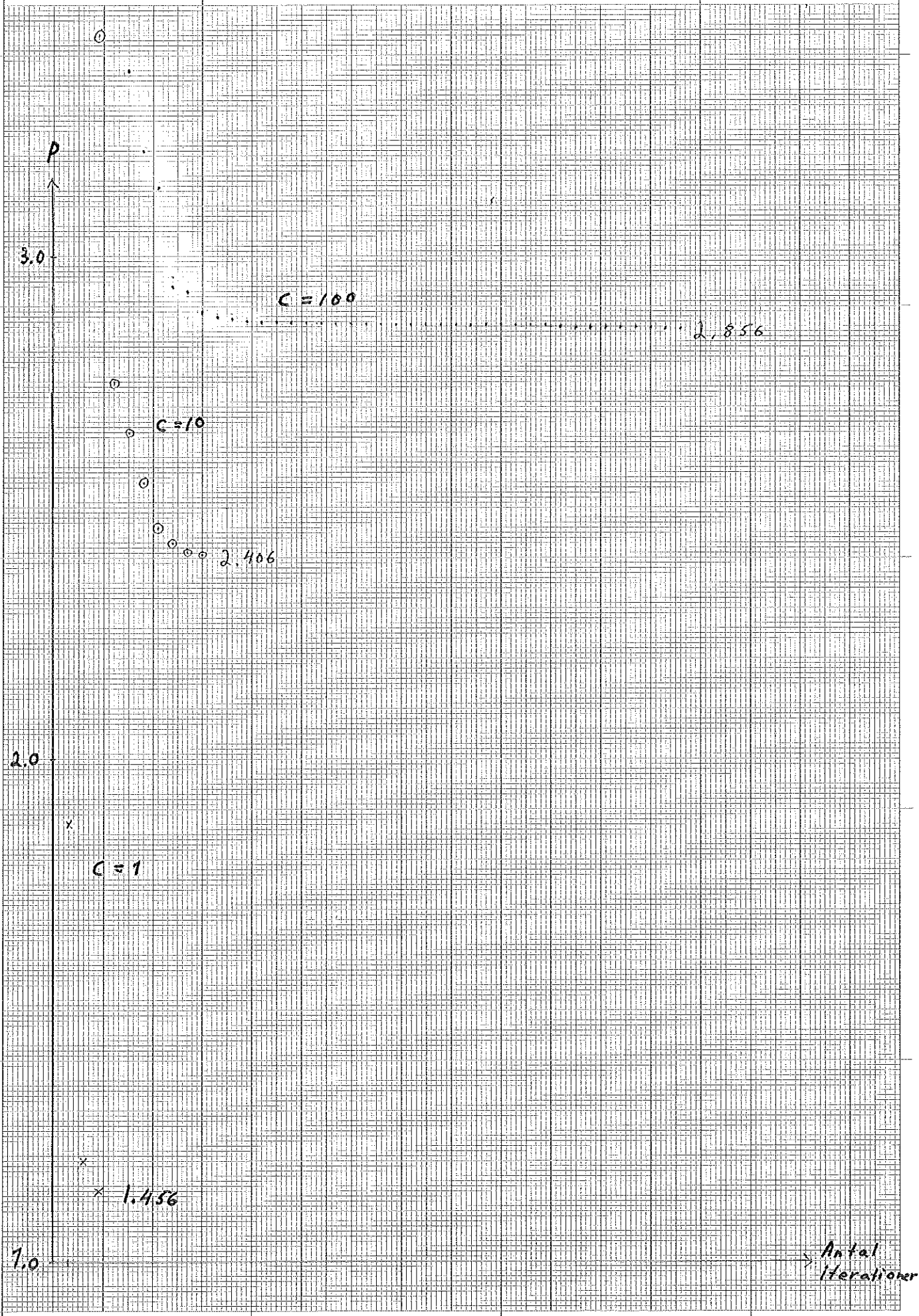
$$\text{System: } \dot{x}_1 = (1-x_2^2) x_1 - x_2 + u \quad x_1(0) = 0$$

$$\dot{x}_2 = x_1 \quad x_2(0) = 1$$

$$\text{Förlustfunktion: } J = \int_0^5 (x_1^2 + x_2^2 + u^2) dt$$

Som exempel på hur subrutinen USER används, ges i appendix B den USER, som används för detta exempel. För att kunna jämföra metoden med andra metoder har i diagram 1 avsatts P som funktion av antalet iterationer för olika C-värden. Vid körning på dator erhöles efter 55 iterationer $P_{\min} = 2.856$. För studium av hur två andra metoder fungerar på detta exempel hänvisas till [1] och [2]. Se även kap. 15, där mer direkta jämförelser görs mellan min egen metod och de tidigare refererade metoderna.

P som funktion av antalet iterationer.



SSELTE 4441

Antal iterationer

13. Tillämpningsexempel.

Problemet härstammar från en containerterminal. När ett skepp lastar av, förs först containern med en kajkran till en väntande lastbil, vilken kör till ett lager, där en annan kran sätter containern på en förutbestämd plats. Sedan kör den tomma lastbilen tillbaka till kajkranen. Genom att minimera tiderna för överföring med hjälp av kranarna, kan lossningstiden för båten minskas, vilket är ekonomiskt fördelaktigt.

Då de två kranarna är ungefär lika, behandlas endast lagerkranen här. I den modell som används här, antas styrvariablerna vara accelerationen hos vagnen och vinschen. Detta motsvarar en kran gjord för manuell styrning, varvid kranen är utrustad med olika regulatorer för att göra styrningen oberoende av lastens massa.

Den särskilda överföring, som minimering skett för, visas i fig 7. När lastbilen anländer, antas traversen vara belägen, så att den slutliga överföringen kan göras av vagn och vinsch. Problemet reduceras då till 2 dimensioner. Det antas, att avståndet mellan last och vagn ursprungligen är 12 meter, att containern kan anses som en punktmassa och att masscentrum är lika med geometriskt centrum. Alla avstånd refererar till denna punkt. När överföringen börjar, befinner sig vagnen rakt över lastbilen och har ingen hastighet i någon riktning. Dessutom är den vertikala hastigheten hos lasten lika med noll. Vid slutet av överföringen antas på samma sätt systemet vara i vila.

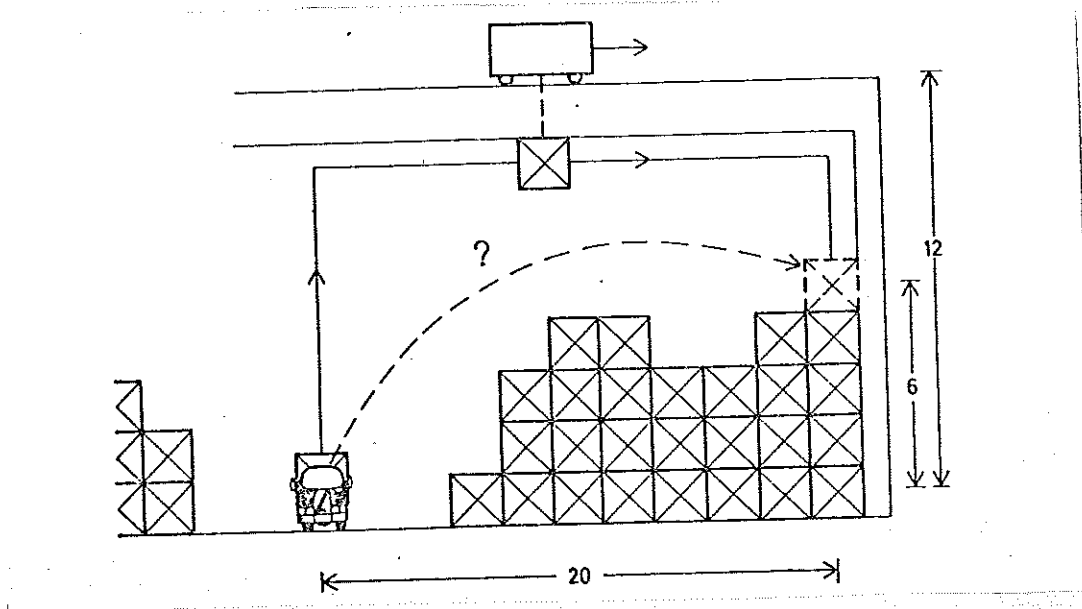
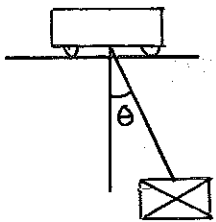


Fig. 1. Den speciella överföringen som minimeras. Alla avstånd i meter.

Genom att sätta upp en modell för systemet och införa tillstånds- och styrvariabler enligt nedan erhålls följande system:

(x_1 = trallans läge, \dot{x}_1 = trallans hastighet, $x_3 = \theta$, $\dot{x}_4 = \dot{\theta}$, x_5 = linans längd, x_6 = vinsch-hastighet, u_1 = trallans acceleration och u_2 = vinschens acceleration).



$$\begin{aligned}
 \dot{x}_1 &= x_2 & x_1(0) &= 0 \\
 \dot{x}_2 &= u_1 & x_2(0) &= 0 \\
 \dot{x}_3 &= x_4 & x_3(0) &= 0 \\
 \dot{x}_4 &= -\frac{g \sin(x_3) - 2x_4 x_6 - u \cos(x_3)}{x_5} & x_4(0) &= 0 \\
 \dot{x}_5 &= x_6 & x_5(0) &= 12 \\
 \dot{x}_6 &= u_2 & x_6(0) &= 0
 \end{aligned}$$

Under förutsättning att t_1 är känd ($t_1 = 20$ sek), önskat sluttillstånd enl fig 1 och minimering av den energi, som behövs för operationen erhålls följande förlustfunktion:

$$J = 10((x_1 - 12)^2 + x_2^2 + x_3^2 + x_4^2 + (x_5 - 6)^2 + x_6^2) +$$

$$+ \int_0^{20} (u_1^2 + u_2^2) dt$$

Förutsättningen om sluttillståndet har tagits om hand genom den första delen av J, då avvikelse från sluttillståndet skaffas ganska hårt. Då $u_1^2 + u_2^2$ är proportionell mot den energi som åtgår har $u_1^2 + u_2^2$ valts som L.

Vid körning på dator erhöles de styrstrategier, som visas i diagram 2 och 3 (för NSTEP = 100). Med NSTEP = 500 blev exekveringstiderna mycket långa, varför NSTEP istället valdes till 100. Vidare fick jag första gången räkna ut vilka startvärden jag borde ha på min styrvariabler. Därefter kunde jag som startvärden ha de värden jag fick som slutvärden gången innan.

De optimala x_1, x_2, x_3, x_4 som funktion av tiden

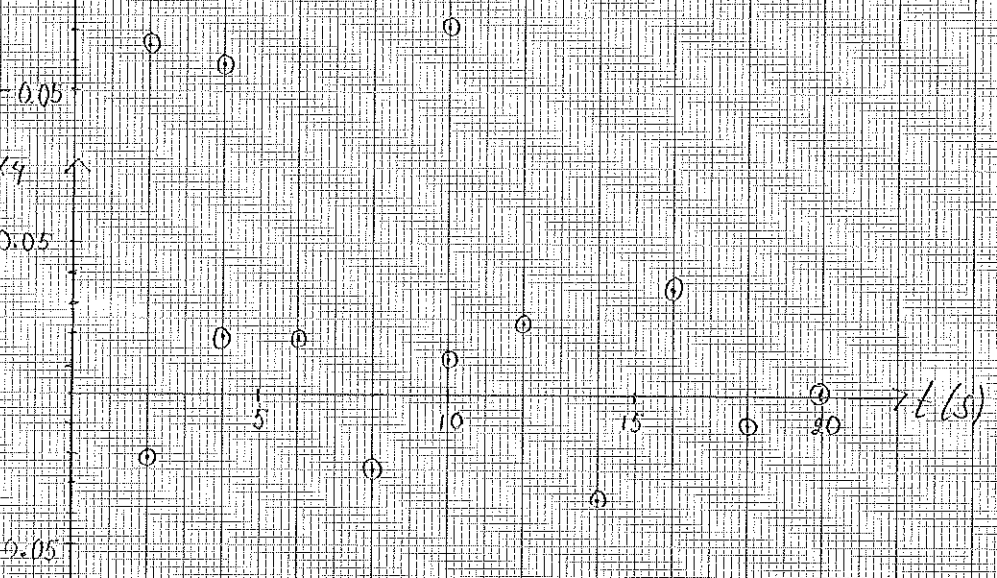
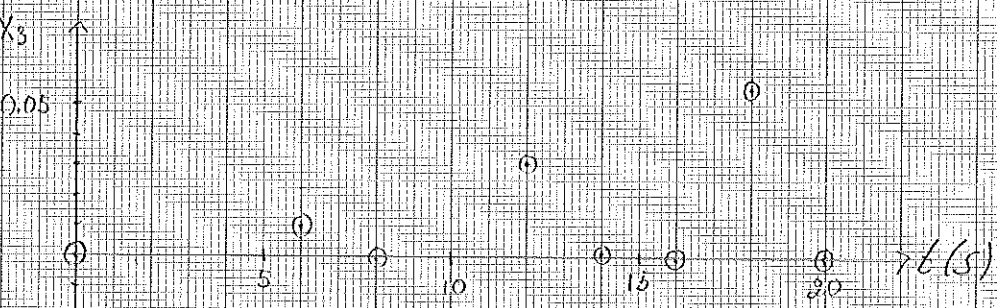
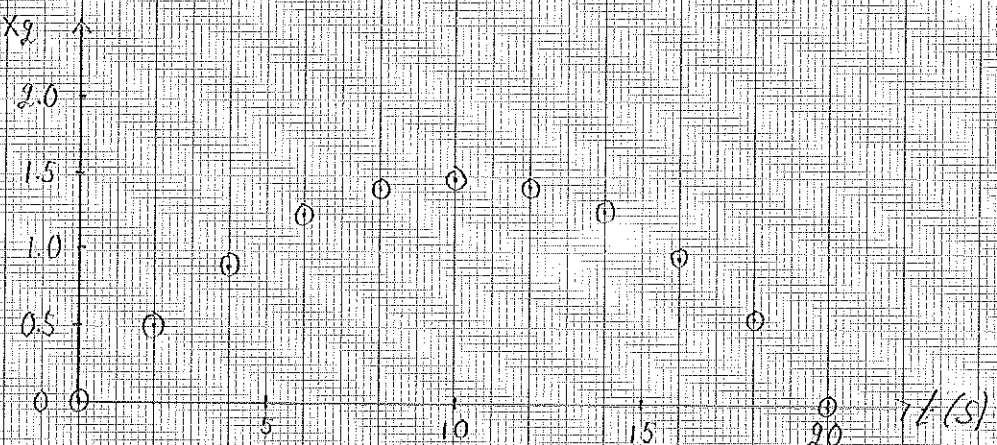
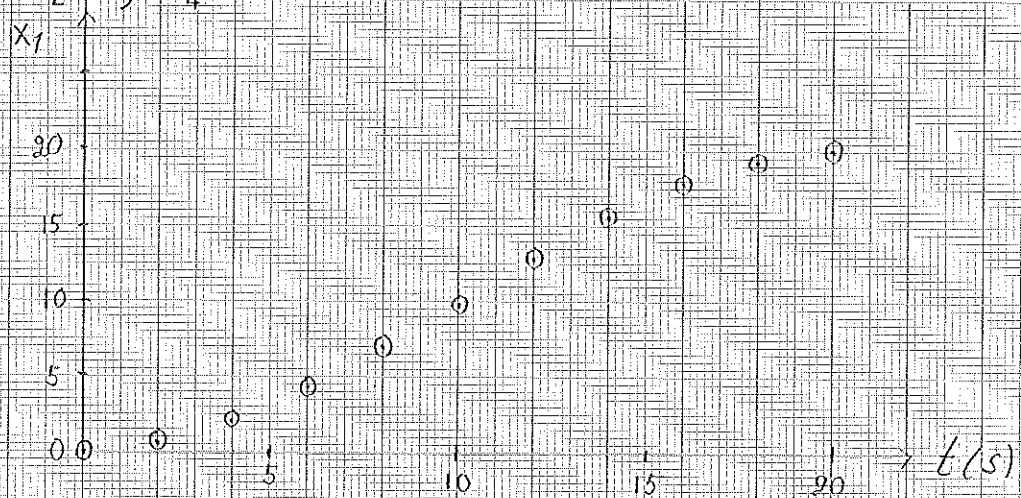
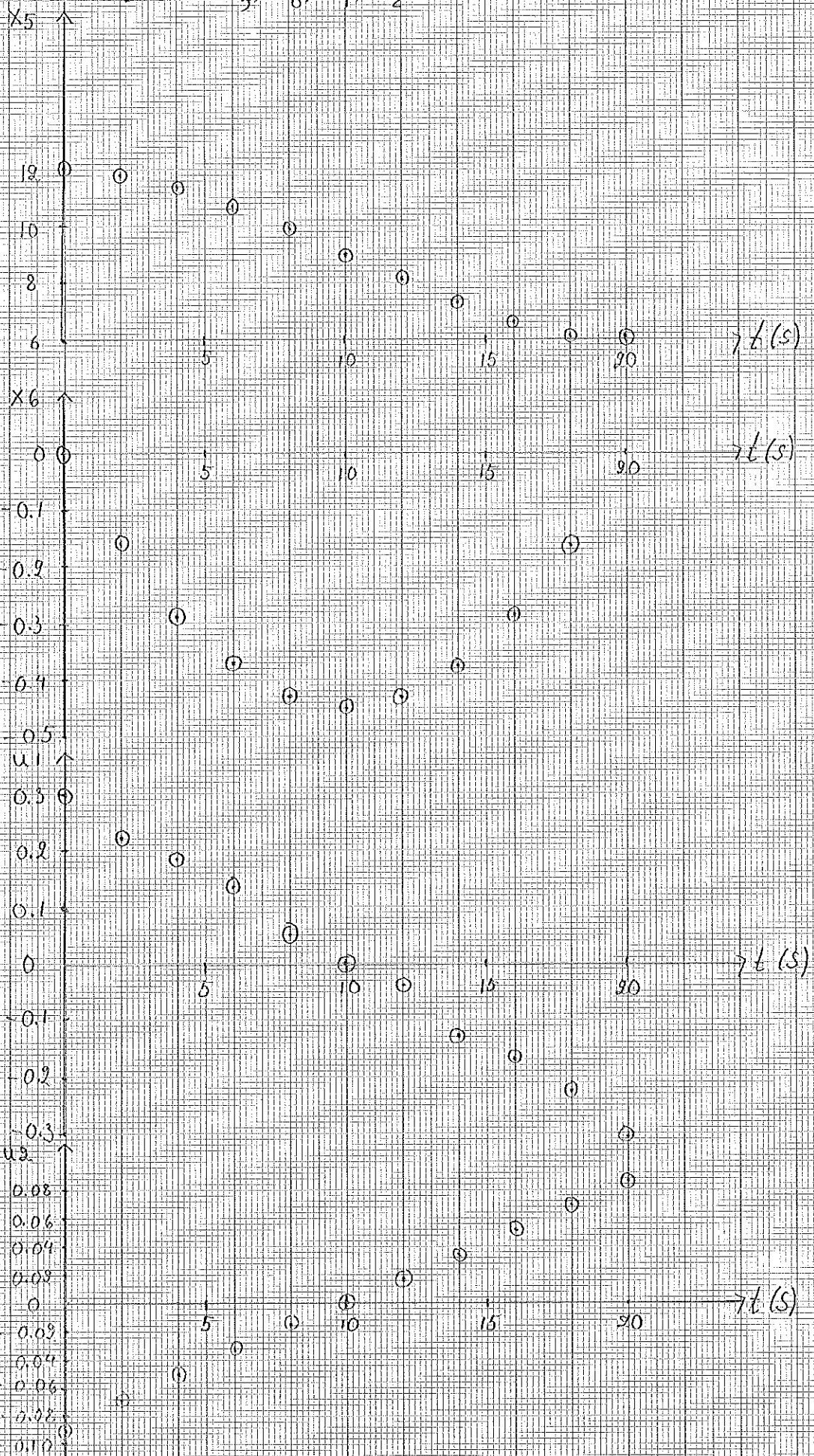


Diagram 3,

Tillämpnings-

exempel

De optimala x_5 , x_6 , u_1 , u_2 som funktion av tiden

14. Egna erfarenheter och diskussion om eventuella förbättringar.

Riktvärden för valda parametrar:

NSTEP: Väljes till 500 så länge inte problemet är omfattande och kräver mycket räknearbete. I så fall får NSTEP minskas, vilket sker på bekostnad av den numeriska noggrannheten.

Initialgissning av XPNOM och UNOM: Sättes lika med noll vid enklare problem. I annat fall bör rimliga startvärden beräknas, om det är möjligt. Man kan ta de sista värdena från en tidigare körning om denna körning ojävt gav tillräckligt bra resultat.

EPS2: Väljes beroende på hur noggrant man vill minimera dvs. hur många C-värden man vill minimera för. Vanliga värden är mellan 0,01 och 0,00001.

STEP: Vanliga värden är mellan 0,1 och 0,001. Då steglängden modifieras i den endimensionella minimeringsslingan har värdet på STEP inte alltför stor betydelse.

C: Man börjar att minimera för $C=1$, ökar sedan C till 10, 100 osv. Frågan är hur stort C man skall sluta minimera för. Det beror på hur stort exemplet är i fråga om räknearbete, konvergensthastighet och hur noga man vill minimera. För det mesta verkar det räcka med att minimera upp till $C=100$ eller $C=1000$.

EPS1: Då man i början inte vill få en noggrann minimering väljes EPS1 relativt stor i början för att sedan minskas för större C-värden. Värdena på EPS1 beror mycket på det exempel man kör. varför man ofta får prova sig fram. Som exempel på värden kan nämnas: ($C=1$) 25, ($C=10$) 10, ($C=100$) 1.

Eventuella förbättringar:

Det som man närmast kan tänka förbättra är den endimensionella minimeringen, som bör kunna göras effektivare.

15. Jämförelser med program [1] och [2] .

Vi vill först och främst påpeka, att det är väldigt svårt att göra några direkta jämförelser mellan metoderna. Detta beror dels på, att metoderna arbetar på olika sätt, dels på att man genom att ändra på vissa parametrar kan konvergenshastigheten ändras betydligt, (gäller mitt program och program [2]). Det är svårt att hitta värden på parametrar, så att optimal konvergenshastighet erhålles och dessutom gäller dessa bara för ett specifikt problem. Vi tar upp metod för metod och diskuterar dess för-och nackdelar och jämför den med de andra problemen.

Min egen metod: Se diagram 1. Samma typ av konvergens som för metod [2] . Konvergenshastigheten verkar vara ungefär som för metod [2] , men sämre än för metod [2] . En nackdel är, att det är svårt att hitta de bästa värdena på ϵ . En fördel är, att problemet kan lösas utan att systemekvationerna löses och metoden kan enkelt generaliseras till mera komplexa problem, t ex system med tidsfördröjningar.

Metod [2] : Se diagram 1 i ref [2] . En nackdel är svårigheten att välja ϵ så att onödigt räknearbete göres för varje λ (resp C för metod [1]). En nackdel är, att hitta ett $C < C_0$ så att minimum kan erhållas. Om C är för stort blir det mycket räknearbete vid varje uppdatering av SLAMDA. En fördel, är att systemekvationerna ej löses och metoden kan enkelt generaliseras till mera komplexa problem, t ex system med tidsfördröjningar.

Metod [1] : Se diagram 1 i ref [1] . Systemekvationerna måste gå att lösa, vilket är en nackdel, Konvergenshastigheten har varit bra på samtliga testexempel. Eftersom itereringarna sker endast på u , medför det att minimeringen blir enklare.

Dessa jämförelser gäller det jämförelseexempel, som beskrivits i kap 12, men stämmer bra överens för övriga exempel. Överföring av metoderna på program för dator har tagit ungefär lika lång tid. Programmen har blivit

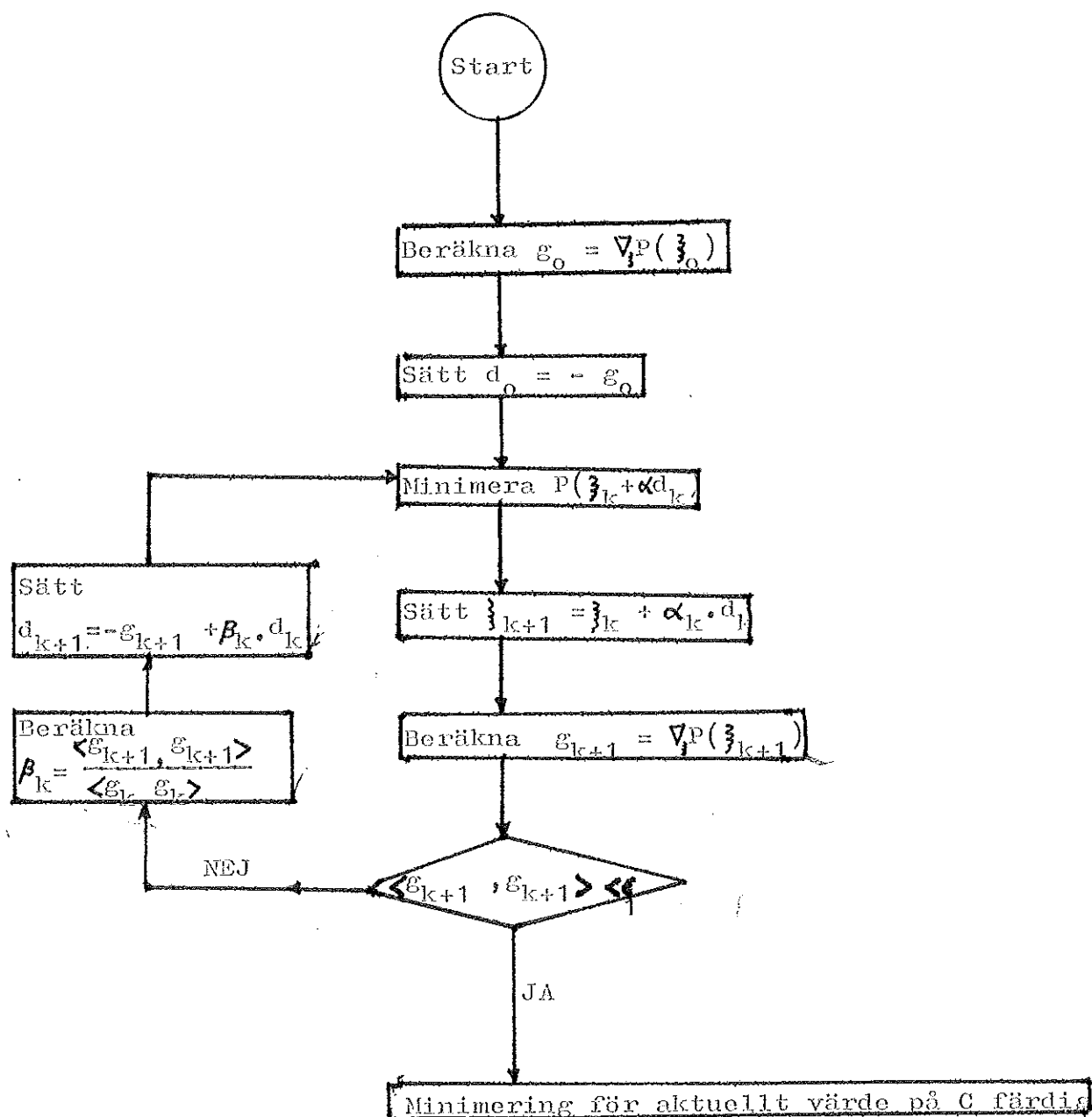
ungefär lika långa, och eftersom de utnyttjar samma huvudprincip, är de till stora avsnitt lika.

16. Referenser.

- 1 Persson, R. , "Straff-funktionsmetoder för numerisk lösning av optimala styrproblem". Examensarbete på Institutionen för Reglerteknik, Lunds Tekniska Högskola.
- 2 Johansson, H , "Numerisk lösning av optimala styrproblem via generaliserade multiplikatorfunktioner", Examensarbete på Inst. för Reglerteknik, Lunds Tekniska Högskola.
- 3 L.S. Lasdoir, S.K. Mitter and A.D. Warren , "The conjugate gradient method for optimal control problems", IEEE Trans. Automatic Control, vol 12, 1967, p 132-138.
- 4 Luenberger, D.G. , "Introduction to linear and non-linear programming", Addison Wesley, 1973.
- 5 IBM, SSP, Algorithm QSF.
- 6 Mårtensson, K. , "New approaches to the numerical solution of optimal control problems", Studentlitteratur, 1972.

Appendix A.

Flödesschema för modifierad Fletcher-Reeves för styrproblemet
vid givet \mathbf{z}_0 .



Appendix B.Exempel på USER. (se Jämförelseexemplet kap. 12).

```

SUBROUTINE USER
C
  DIMENSION XIN(6), UNOM(2, 501), XPNOM(6, 501), X(6), U(2), F(6), FX(6, 6), F
1U(6, 2), SFX(6), SLX(6), SLU(2)
  COMMON/USER/ N, NU, NSTEP, H, T0, T1, NPRINT, XIN, XPNOM, UNOM, EPS1, EPS2, ST
1EP, SF, SL, SFX, FX, FU, SLX, SLU, F, T, X, U, C
C
  ENTRY INIT
  N=2
  NU=1
  H=0.01
  NSTEP=500
  T0=0.
  T1=5.0
  NPRINT=100
  XIN(1)=0.
  XIN(2)=1.0
  XPNOM(1, 1)=0.
  XPNOM(2, 1)=0.
  UNOM(1, 1)=0.
  DO 1 I=1, NSTEP
  XPNOM(1, I+1)=0.
  XPNOM(2, I+1)=0.
1 UNOM(1, I+1)=0.

```

```

EPS1=0.5
EPS2=0.000000001
STEP=0.1
RETURN

```

```

C
ENTRY CPARAM
READ 1000,C
1000 FOPMAT(F10.1)
RETURN

```

```

C
ENTRY FINLOS
SF=0.
RETURN

```

```

C
ENTRY INTLOS
SL=X(1)**2+X(2)**2+U(1)**2
RETURN

```

```

C
ENTRY BROUND
SFX(1)=0.
SFX(2)=0.
RETURN

```

```

C
ENTRY PDER
FX(1,1)=1.0-X(2)**2
FX(1,2)=-2.0*X(2)*X(1)-1.0
FX(2,1)=1.0
FX(2,2)=0.
FU(1,1)=1.0
FU(2,1)=0.
SLX(1)=2.0*X(1)
SLX(2)=2.0*X(2)
SLU(1)=2.0*U(1)
RETURN

```

```

C
ENTRY SYSTEM
F(1)=(1.0-X(2)**2)*X(1)-X(2)+U(1)
F(2)=X(1)
RETURN
END

```

COMPI LATION: NO DIAGNOSTICS.

Appendix C.Listing av program IPF1.

```

C PROGRAM IPF1
C
C
C
C DIMENSION XIN(6),UNOM(2,501),XPNOM(6,501),XNOM(6,501),XSI(8,501),Q
1(501),SINT(501),GRADP1(8,501),GRADP2(8,501),RIKT(8,501),XVEC(6),UV
1EC(2),ETA(501),VETA(501),SFX(6),F(6),FX(6,6),FU(6,2),SLX(6),SLU(2)
C
C COMMON/USER/ N,NU,NSTEP,H,T0,T1,NPRINT,XIN,XPNOM,UNOM,EPS1,EPS2,ST
1EP,SF,SL,SFX,FX,FU,SLX,SLU,F,TE,XVEC,UVEC,C
C
C INITIALIZE
CALL INIT
STEG=STEP
C
PRINT 1000
1000 FORMAT(32H1PRINTOUTS FROM THE PROGRAM IPF1,/)
PRINT 1002,N,NU
1002 FORMAT(18H NUMBER OF STATES=,I2,5X,28HNUMBER OF CONTROL VARIABLES=
1,I2,/)
PRINT 1004,T0,T1
1004 FORMAT(14H INITIAL TIME=,F10.5,5X,11HFINAL TIME=,F10.5,/)
PRINT 1006,NSTEP,H
1006 FORMAT(40H THE TIME INTERVAL T0-T1 IS DIVIDED INTO,I5,36H INTERVAL
1S (INTEGRATION STEP LENGTH=,F8.5,5X,1H),/)
PRINT 1008,NPRINT
1008 FORMAT(6H EVERY,I5,56HTH POINT OF THE TRAJECTORIES AND THE CONTROL
1S IS PRINTED,/)
PRINT 1010
1010 FORMAT(35H THE INITIAL STATE OF THE SYSTEM IS,/)
PRINT 1012,(XIN(I),I=1,N)
1012 FORMAT(6F12.5)
PRINT 1014
1014 FORMAT(/,31H THE GUESSED NOMINAL CONTROL IS,/,4X,4HTIME,10X,17HCON
1TROL VARIABLES,/)
NSTP=NSTEP+1
IP=NPRINT
DO 20 I=1,NSTP
IF(IP-NPRINT)20,10,10
10 T=T0+(I-1)*H
IP=0
PRINT 1016,T,(UNOM(J,I),J=1,NU)
1016 FORMAT(F10.5,2(5X,F12.5))
20 IP=IP+1
PRINT 1018
1018 FORMAT(/,29H THE GUESSED NOMINAL DX/DT IS,/,4X,4HTIME,10X,6H DX/DT

```

```

1,/)
  IP=NPRINT
  DO 40 I=1,NSTP
  IF(IP-NPRINT)40,30,30
30 T=T0+(I-1)*H
  IP=0
  PRINT 1020,T,(XPNOM(K,I),K=1,N)
1020 FORMAT(F10.5,6(5X,F12.5))
  40 IP=IP+1
C
  NXSI=N+NU
C
C   INTEGRATE XPNOM TO GET XNOM
C
  DO 60 K=1,N
  DO 50 I=1,NSTP
50 Q(I)=XPNOM(K,I)
  CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
  DO 60 I=1,NSTP
60 XNOM(K,I)=XIN(K)+SINT(I)
C
C   PRINT XNOM
C
  PRINT 1022
1022 FORMAT(/,21H THE NOMINAL STATE IS,/,4X,4HTIME,10X,5H XNOM,/)
  IP=NPRINT
  DO 80 I=1,NSTP
  IF(IP-NPRINT)80,70,70
70 T=T0+(I-1)*H
  IP=0
  PRINT 1024,T,(XNOM(K,I),K=1,N)
1024 FORMAT(F10.5,6(5X,F12.5))
  80 IP=IP+1
C
C   PUT XPNOM AND UNOM INTO XSI
C
  DO 90 L=1,N
  DO 90 I=1,NSTP
90 XSI(L,I)=XPNOM(L,I)
  DO 100 J=1,NU
  DO 100 I=1,NSTP
  K=J+N
100 XSI(K,I)=UNOM(J,I)
C
C   START THE MAINLOOP
C
  STEP=STEG
110 CALL CPARAM
  IF(C)120,130,130
120 CALL EXIT
130 PRINT 1026,C
1026 FORMAT(/,25H THE CHOSEN VALUE OF C IS,F10.2,/)
  PRINT 1025,EPS1
1025 FORMAT(/,28H THE CHOSEN VALUE OF EPS1 IS,F10.2,/)
C
C   COMPUTE THE GRADIENT AND THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
  IND=1
  GO TO 600
140 CONTINUE
C
C   PRINT THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
  PRINT 1027,P

```



```

1027 FORMAT(/,22H CHOSEN VALUES GIVE P=,F10.5,/)
C
C   PUT GRADP2 INTO GRADP1, CHOOSE SEARCHDIRECTION AND COMPUTE THE SCAL
C   LARPRODUCT OF GRADP1 WITH ITSELF
C
      DO 150 I=1,NSTP
      Q(I)=0.
      DO 150 K=1,NXSI
      GRADP1(K,I)=GRADP2(K,I)
      RIKT(K,I)=-GRADP1(K,I)
150  Q(I)=Q(I)+GRADP1(K,I)*GRADP1(K,I)
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      SPROD1=SINT(NSTP)
      IF(SPROD1)154,154,156
154  PRINT 1029
1029 FORMAT(9H SPROD1=0)
      CALL EXIT
156  CONTINUE
C
C   PRINT GRADP2
C
      PRINT 1028
1028 FORMAT(/,16H THE GRADIENT IS,/,4X,4HTIME,10X,7H GRADP1,/)
      IP=NPRINT
      DO 170 I=1,NSTP
      IF(IP=NPRINT)170,160,160
160  T=T0+(I-1)*H
      IP=0
      PRINT 1030,T,(GRADP1(K,I),K=1,NXSI)
1030 FORMAT(F10.5,8(2X,F9.5))
170  IP=IP+1
C
C   PRINT SPROD1
C
      PRINT 1032,SPROD1
1032 FORMAT(/,8H SPROD1=,F10.5,/)
C
C   COUNTER FOR LOOP WHEN INTERPOLATION IS NOT SUCCESSFULL
C
      LCOUNT=0
C
C   COUNTER FOR THE MINIMISATION LOOP
C
      KCOUNT=0
C
C   COUNTER FOR HOW MANY TIMES THE VALUE OF THE FUNCTION P IS COMPUTED
C
      NFE=0
C
C   START OF THE MINIMISATION LOOP
C
220  PB=P
C
C   COMPUTE THE MINIMISATION GRADIENT
C
      DO 230 I=1,NSTP
      Q(I)=0.
      DO 230 K=1,NXSI
230  Q(I)=Q(I)+GRADP2(K,I)*RIKT(K,I)
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      GB=SINT(NSTP)
C
C   CHECK IF THE MINIMISATION GRADIENT IS NEGATIVE

```

```

C
  IF(GB)260,260,240
C
C   MINIMISATION GRADIENT POSITIVE NEW DIRECTION RIKT=-RIKT
C
240 DO 250 I=1,NSTP
    DO 250 K=1,NXSI
250 RIKT(K,I)=-RIKT(K,I)
    GB=-GB
    PRINT 1036
1036 FORMAT(/,11H RIKT=-RIKT,/)
260 ALFA=STEP
C
C   COUNTER FOR EXTRAPOLATION LOOP
    MCOUNT=0
C
C   START EXTRAPOLATION LOOP
C
280 PA=PB
    GA=GB
    MCOUNT=MCOUNT+1
C
C   COMPUTE NEW XSI
C
    DO 300 I=1,NSTP
    DO 300 K=1,NXSI
300 XSI(K,I)=XSI(K,I)+ALFA*RIKT(K,I)
C
C   INTEGRATE XPNOM TO GET XNOM
C
    DO 320 K=1,N
    DO 310 I=1,NSTP
310 Q(I)=XSI(K,I)
    CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
    DO 320 I=1,NSTP
320 XNOM(K,I)=SINT(I)+XIN(K)
C
C   COMPUTE THE GRADIENT AND THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
    IND=2
    GO TO 600
370 CONTINUE
C
C   PRINT P
C
    PRINT 1038,P
1038 FORMAT(/,22H EXTRAPOLATION GIVE P=,F10.5,/)
    PB=P
    NFE=NFE+1
C
C   COMPUTE THE MINIMISATION GRADIENT GB
C
    DO 380 I=1,NSTP
    Q(I)=0.
    DO 380 K=1,NXSI
380 Q(I)=Q(I)+GRADP2(K,I)*RIKT(K,I)
    CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
    GB=SINT(NSTP)
C
C   EXTRAPOLATION OR INTERPOLATION?
C
    IF((GB.GE.0).OR.(PB.GE.PA))GO TO 400
C
C   EXTRAPOLATION

```

```

C
390 ALFA=4*ALFA
STEP=4*STEP
IF(MCOUNT.LT.20)GO TO 280
C
C NOT SUCCESSFULL EXTRAPOLATION
C
PRINT 1040
1040 FORMAT(/,23H MCOUNT GREATER THAN 20,/)
CALL EXIT
C
C START INTERPOLATION
C
C PRINT MCOUNT
C
400 PRINT 1042,MCOUNT
1042 FORMAT(/,8H MCOUNT=,I2,/)
NCOUNT=0
C
C COUNTER FOR INTERPOLATION LOOP
C
410 NCOUNT=NCOUNT+1
C
C CUBIC INTERPOLATION
C
Z=3.*(PA-PB)/ALFA+GA+GB
S=Z**2-GA*GB
IF(S.LT.0.)S=0.
W=SQRT(S)
SLAMDA=ALFA*(GB+W-Z)/(GB-GA+2.0*W)
C
C COMPUTE NEW XSI
C
DO 420 I=1,NSTP
DO 420 K=1,NXSI
420 XSI(K,I)=XSI(K,I)-SLAMDA*RIKT(K,I)
C
C INTEGRATE XPNOM TO GET XNOM
C
DO 440 K=1,N
DO 430 I=1,NSTP
430 Q(I)=XSI(K,I)
CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
DO 440 I=1,NSTP
440 XNOM(K,I)=SINT(I)+XIN(K)
C
C COMPUTE THE GRADIENT AND THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
IND=3
GO TO 600
490 CONTINUE
C
C PRINT P
C
PRINT 1044,P
1044 FORMAT(/,22H INTERPOLATION GIVE P=,F10.5,/)
C
NFE=NFE+1
C
C CHECK IF THE FUNCTION VALUE IN THE INTERPOLATED POINT IS LESS COMP
C IARED TO THE FUNCTION VALUES OF THE OLD POINTS
C
IF(P.GT.PA.OR.P.GT.PB)GO TO 510
C

```

```

C     CHOOSE THE INTERPOLATED POINT AS THE MINIMIZING POINT ALONG THE SE
C     ARCHDIRECTION
C
C     PRINT 1144
1144 FORMAT(/,85H CHOOSE THE INTERPOLATED POINT AS THE MINIMIZING POINT
      I ALONG THE SEARCHDIRECTION RIKT,/)
500 GO TO 730
510 STEP=STEP/4
C
C     CHECK IF THE FUNCTION VALUE OF THE RIGHT POINT IS LESS THAN THE VA
C     LUE OF THE LEFT ONE
C
C     IF(PB.GE.PA)GO TO 560
C
C     CHOOSE THE RIGHT POINT AS THE MINIMIZING POINT ALONG THE SEARCHDIR
C     ECTION
C
C     PRINT 1145
1145 FORMAT(/,73H CHOOSE THE RIGHT POINT AS THE MINIMIZING POINT ALONG
      THE SEARCHDIRECTION ,/)
520 DO 530 I=1,NSTP
      DO 530 K=1,NXSI
530 XSI(K,I)=XSI(K,I)+SLAMDA*RIKT(K,I)
C
C     INTEGRATE XPNOM TO GET XNOM
C
C     DO 550 K=1,N
C     DO 540 I=1,NSTP
540 Q(I)=XSI(K,I)
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      DO 550 I=1,NSTP
550 XNOM(K,I)=SINT(I)+XIN(K)
      GO TO 600
C
C     CHOOSE THE INTERPOLATED POINT AS THE RIGHT POINT
C     COMPUTE THE MINIMISATION GRADIENT
C
560 DO 570 I=1,NSTP
      Q(I)=0.
      DO 570 K=1,NXSI
570 Q(I)=Q(I)+GRADP2(K,I)*RIKT(K,I)
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      GB=SINT(NSTP)
C
C     PB=P
C     ALFA=ALFA-SLAMDA
C     IF(NCOUNT.LT.20)GO TO 410
C
C     NOT SUCCESSFULL INTERPOLATION.CHOOSE THE LAST INTERPOLATED POINT A
C     IS THE MINIMIZING POINT.CHOOSE SEARCHDIRECTION AS THE NEGATIVE GRAD
C     IENT
C
580 LCOUNT=LCOUNT+1
      DO 590 I=1,NSTP
      DO 590 K=1,NXSI
590 RIKT(K,I)=-GRADP2(K,I)
      STEP=STEP
      PRINT 1045
1045 FORMAT(/,23H NCOUNT GREATER THAN 20,/)
      IF(LCOUNT.LT.5)GO TO 592
      PRINT 1047
1047 FORMAT(/,22H LCOUNT GREATER THAN 5,/)
      CALL EXIT
592 GO TO 220

```

```

C
C   START COMPUTE THE GRADIENT.THE GRADIENT IS PUT INTO GRADP2
C   START COMPUTE GRADIENT XPNOM
C
600 I=NSTP
    DO 595 L=1,N
595 XVEC(L)=XNOM(L,I)
    CALL BBOUND
    DO 680 KP=1,N
    DO 640 I=1,NSTP
    TE=T0+(I-1)*H
    DO 610 L=1,N
610 XVEC(L)=XNOM(L,I)
    DO 620 K=1,NU
    N1=N+K
620 UVEC(K)=XSI(N1,I)
    CALL SYSTEM
    CALL PDER
    ETA(I)=0.
    DO 630 L=1,N
630 ETA(I)=ETA(I)+FX(L,KP)*(F(L)-XSI(L,I))
640 ETA(I)=2.*C*ETA(I)+SLX(KP)
    DO 650 I=1,NSTP
    J=NSTP-I+1
650 VETA(J)=ETA(I)
    CALL QSF(H,VETA,SINT,NSTP)
    DO 680 I=1,NSTP
    TE=T0+(I-1)*H
    DO 660 L=1,N
660 XVEC(L)=XNOM(L,I)
    DO 670 K=1,NU
    N1=N+K
670 UVEC(K)=XSI(N1,I)
    CALL SYSTEM
    CALL PDER
    J=NSTP-I+1
680 GRADP2(KP,I)=SFX(KP)-2.*C*(F(KP)-XSI(KP,I))+SINT(J)
C   END GRADIENT XPNOM
C
C   START COMPUTE GRADIENT UNOM
C   DO 720 I=1,NSTP
C   TE=T0+(I-1)*H
C   DO 690 L=1,N
690 XVEC(L)=XNOM(L,I)
    DO 700 K=1,NU
    N1=N+K
700 UVEC(K)=XSI(N1,I)
    CALL PDER
    CALL SYSTEM
    DO 720 J=1,NU
    SUM=0.
    DO 710 L=1,N
710 SUM=SUM+FU(L,J)*(F(L)-XSI(L,I))
    K=J+N
720 GRADP2(K,I)=SLU(J)+2.*C*SUM
C
C   END GRADIENT UNOM
C
C   END GRADIENT
C
C   START COMPUTE THE VALUE OF THE FUNCTION P
C
C   DO 728 I=1,NSTP
C   TE=T0+(I-1)*H

```

```

DO 722 L=1,N
722 XVEC(L)=XNOM(L,I)
DO 724 K=1,NU
N1=K+N
724 UVEC(K)=XSI(N1,I)
CALL INTLOS
CALL SYSTEM
Q(I)=0.
DO 726 L=1,N
726 Q(I)=Q(I)+(F(L)-XSI(L,I))*2
728 Q(I)=C*Q(I)+SL
CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
I=NSTP
DO 729 L=1,N
729 XVEC(L)=XNOM(L,I)
CALL FINLOS
P=SINT(NSTP)+SF
C
C END OF COMPUTATION OF P
C
C JUMP BACKWARDS WHEN USING THE COMPUTATION OF THE GRADIENT AND P
C
IF(IND)735,730,735
735 JUMP=IND
IND=0
GO TO(140,370,490),JUMP
C
CC PRINT NFE,LCOUNT,NCOUNT
C
730 PRINT 1046,NFE,LCOUNT,NCOUNT
1046 FORMAT(/,65H VALUES WHEN OUT OF THE MINIMISATION LOOP FOR THE SEAR
1CHDIRECTION,/,5H NFE=,I3,8H LCOUNT=,I3,8H NCOUNT=,I3,/)
C
C PRINT XSI
C
PRINT 1048
1048 FORMAT(/,81H THE VALUES OF XSI WHEN OUT OF THE MINIMISATION LOOP F
10R THE SEARCHDIRECTION RIKT,/,4X,4HTIME,10X,4H XSI,/)
IP=NPRINT
DO 750 I=1,NSTP
IF(IP=NPRINT)750,740,740
740 T=T0+(I-1)*H
IP=0
PRINT 1050,T,(XSI(K,I),K=1,NXSI)
1050 FORMAT(F10.5,8(2X,F9.5))
750 IP=IP+1
C
C PRINT XNOM
C
PRINT 1052
1052 FORMAT(/,81H THE VALUE OF XNOM WHEN OUT OF THE MINIMISATION LOOP F
10R THE SEARCHDIRECTION RIKT,/,4X,4HTIME,10X,5H XNOM,/)
IP=NPRINT
DO 770 I=1,NSTP
IF(IP=NPRINT)770,760,760
760 T=T0+(I-1)*H
IP=0
PRINT 1054,T,(XNOM(K,I),K=1,N)
1054 FORMAT(F10.5,6(5X,F12.5))
770 IP=IP+1
C
C PRINT P
C
PRINT 1056,P

```

```

1056 FORMAT(/,94H THE VALUE OF THE FUNCTION P WHEN OUT OF THE MINIMISAT
      IION LOOP FOR THE SEARCHDIRECTION RIKT P=,F10.5,/)
C
C   COMPUTE THE SCALARPRODUCT OF GRADP2 WITH ITSELF= SPROD2
C
      DO 780 I=1,NSTP
      Q(I)=0.
      DO 780 K=1,NXSI
780   Q(I)=Q(I)+GRADP2(K,I)*GRADP2(K,I)
      CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
      SPROD2=SINT(NSTP)
C
C   PRINT SPROD2
C
      PRINT 1058,SPROD2
1058  FORMAT(/,8H SPROD2=,F10.5,/)
C
C   CHECK IF THE MINIMISATION FOR A GIVEN C IS FINISHED
C
      IF(SPROD2-EPS1)830,830,790
C
C   MINIMISATION FOR A GIVEN C NOT FINISHED
C
790   KCOUNT=KCOUNT+1
      BETA=SPROD2/SPROD1
      PRINT 1060,BETA
1060  FORMAT(/,6H BETA=,F10.5)
      SPROD1=SPROD2
C
C   COMPUTE NEW SEARCHDIRECTION RIKT
C   PUT GRADP2 INTO GRADP1
      DO 800 K=1,NXSI
      DO 800 I=1,NSTP
      RIKT(K,I)=-GRADP2(K,I)+BETA*RIKT(K,I)
800   GRADP1(K,I)=GRADP2(K,I)
C
C   PRINT RIKT
C
      PRINT 1061
1061  FORMAT(/,50H THE VALUES OF THE ACTUAL SEARCHDIRECTION RIKT ARE,/,4
      1X,4HTIME,10X,5H RIKT,/)
      IP=NPRINT
      DO 820 I=1,NSTP
      IF(IP=NPRINT)820,810,810
810   T=T0+(I-1)*H
      IP=0
      PRINT 1062,T,(RIKT(K,I),K=1,NXSI)
1062  FORMAT(F10.5,8(2X,F9.5))
820   IP=IP+1
      GO TO 220
C
C   MINIMISATION FOR A GIVEN C IS FINISHED
C   COMPUTE THE SCALARPRODUCT OF F-XPNOM WITH ITSELF = SPROD3
C
830   DO 860 I=1,NSTP
      DO 840 L=1,N
840   XVEC(L)=XNOM(L,I)
      DO 850 K=1,NU
      N1=N+K
850   UVEC(K)=XSI(N1,I)
      TE=T0+(I-1)*H
      CALL SYSTEM
      Q(I)=0.
      DO 860 L=1,N

```

```

860 Q(I)=Q(I)+(F(L)-XSI(L,1))**2
    CALL QSF(H,Q,SINT,NSTP)
    SPROD3=SINT(NSTP)
C
C    PRINT KCOUNT,SPROD3
C
    PRINT 1064,KCOUNT,SPROD3
1064 FORMAT(/,60H VALUES WHEN OUT OF THE MINIMISATION LOOP FOR ALL DIRE
    CTIONS,/,8H KCOUNT=,I3,8H SPROD3=,F10.5,/)
C
C    CHECK IF THE EQUATION DX/DT=F IS SATISFIED
C
    IF(SPROD3-EPS2)870,870,110
C
C    PRINT THE OPTIMAL VALUES OF XNOM AND UNOM
870 PRINT 1066
1066 FORMAT(/,34H THIS IS THE OPTIMAL VALUE OF XNOM,/)
    IP=NPRINT
    DO 890 I=1,NSTP
    IF(IP=NPRINT)890,880,880
880 T=T0+(I-1)*H
    IP=0
    PRINT 1068,T,(XNOM(K,I),K=1,N)
1068 FORMAT(F10.5,6(5X,F9.5))
890 IP=IP+1
    PRINT 1070
1070 FORMAT(/,34H THIS IS THE OPTIMAL VALUE OF UNOM,/)
    IP=NPRINT
    DO 920 I=1,NSTP
    IF(IP=NPRINT)920,900,900
900 T=T0+(I-1)*H
    IP=0
    DO 910 K=1,NU
    N1=K+N
910 UNOM(K,I)=XSI(N1,1)
    PRINT 1072,T,(UNOM(K,I),K=1,NU)
1072 FORMAT(F10.5,2(5X,F9.5))
920 IP=IP+1
    CALL EXIT
    END

```

COMPILATION: NO DIAGNOSTICS.