

CÀLCUL NUMÈRIC (GM)

(Durada: 1h30min)

Examen parcial (1a PART)

10 de novembre de 2014

Cognoms:

Nom:

1. [3 punts] Es vol aproximar una funció $f(x)$, amb expressió analítica coneguda, per un polinomi de grau m amb el criteri de mínims quadrats amb el producte escalar continu a l'interval $[-1, 1]$.

\checkmark a) Proposar detalladament¹ una metodologia per a calcular el polinomi aproximant fent servir la base natural de polinomis.

b) ideal es usar una aproximación por mínimos cuadrados para resolver las ecuaciones normales. Queremos minimizar $\|f(x) - \sum_{i=0}^m c_i p_i(x)\|$, donde $p_i(x) = x^i$. Para hallar los c_i óptimos, planteamos las ec. normales con el producto escalar dado por $\langle f, g \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x) dx$.

$$\int_{-1}^1 x^{r+s} dx = \frac{x^{r+s+1}}{r+s+1} \Big|_{-1}^1 = \frac{1 - (-1)^{r+s+1}}{r+s+1} = \frac{1 + (-1)^{r+s}}{r+s+1}$$

En la posición rs de la matriz tendremos $\int_{-1}^1 x^{r+s-1} dx = \frac{1 + (-1)^{r+s-1}}{r+s-1}$, con $1 \leq r, s \leq m+1$. Resolvemos ahora el sistema

$$A \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle f, p_0 \rangle \\ \langle f, p_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle f, p_m \rangle \end{pmatrix}, \text{ donde } \langle f, p_i \rangle = \int_{-1}^1 f(x)p_i(x) dx, \text{ y con estos } c_i \text{ tenemos el polinomio } \sum_{i=0}^m c_i p_i(x) \text{ que es el mejor aproximado}$$

\checkmark b) Proposar detalladament una metodologia eficient per a calcular el polinomi aproximant fent servir la base de polinomis ortogonals de Legendre $\{P_i(x)\}_{i=0}^m$.

Aquí haremos lo mismo pero usando que los polinomios de Legendre son ortogonales, con lo que en las ecuaciones normales nos queda una matriz diagonal. Si L_i es el i -ésimo polinomio de Legendre, el mejor aproximamiento posible es $\sum_{i=0}^m \frac{\langle f, L_i \rangle}{\langle L_i, L_i \rangle} L_i(x)$, donde nuevamente $\langle f, g \rangle = \int_{-1}^1 f(x)g(x) dx$.

¹L'algorisme proposat ha de ser prou detallat i tenir la informació necessària per que algú sense coneixements de mètodes numèrics pogués calcular el polinomi.

105

- c) Suposem ara que es vol fer servir la base de polinomis ortogonals de Txebixov. Proposar detalladament una metodologia per a calcular el polinomi aproximant. S'obtindria el mateix polinomi que amb els mètodes proposats als apartats anterior? Per què?

En este caso, si bien la idea es la misma que en el apartado anterior (en las ecuaciones normales, se obtiene una matriz diagonal), hay que tener en cuenta que el producto escalar de los polinomios de Txebixov es $\langle f, g \rangle = \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} f(x)g(x) dx$.

De esta manera, si $T_i(x) = \cos(i\pi x)$ es el i -ésimo polinomio de Txebixov, el mejor aproximante sería

$$\sum_{i=0}^n \frac{\langle f, T_i \rangle}{\langle T_i, T_i \rangle} T_i(x); \text{ no se obtendría de entrada el}$$

mismo polinomio que ante pues estamos usando un producto escalar distinto, donde se le da un "peso" mayor a los extremos del intervalo que a los puntos centrales.

106

- d) Suposem ara que es vol aproximar la funció $f(x)$ a un altre interval $[a, b]$ donat. Proposar una base de polinomis ortogonals a l'interval $[a, b]$ que es pugui calcular a partir de la base de Legendre. Justificar que la base proposada és ortogonal.

Se trata de aplicar una transformación lineal para convertir el intervalo $[-1, 1]$ en el intervalo $[a, b]$.

Si consideramos los polinomios $P_n(x) = L_n\left(\frac{2}{b-a}x + \frac{-b+a}{b-a}\right)$, donde

L_n es el n -ésimo polinomio de Legendre. Así

$$P_n(a) = L_n\left(\frac{2a-b-a}{b-a}\right) = L_n(-1)$$

$$P_n(b) = L_n\left(\frac{b-a}{b-a}\right) = L_n(1)$$

Para ver son ortogonales, $\int_a^b P_n(x) P_m(x) dx$. Si hacemos

el cambio de variable $\frac{2}{b-a}x + \frac{-b+a}{b-a} = t$, tendremos

$$\int_a^b P_n(x) P_m(x) dx = \int_{-1}^1 L_n(t) L_m(t) dt = 0 \text{ por hipótesis}$$

(pues sabemos que L_n y L_m son ortogonales en $[-1, 1]$).

n ≠ m

- 1.5
2. [1.5 punts] Per al disseny d'una muntanya russa es disposa de l'alçada de la muntanya a determinats punts del recorregut, $\{l_k, h_k\}_{k=0}^n$. A partir d'aquestes alçades es vol definir l'alçada a tot el recorregut $h(l)$ on, obviament, $h(l)$ ha de ser una funció suau, amb derivada (pendent) i derivada segona (curvatura) contínues. A més, evidentment, es requereix que a l'inici i al final el pendent sigui zero.

- 0.8
- a) Proposar raonadament un mètode per a definir la funció alçada $h(l)$ donades les dades $\{l_k, h_k\}_{k=0}^n$.

En este cas no podemos usar el spline natural pues al imponer derivadas 0 en los extremos y los valores en $(m+1)$ puntos ya no nos quedan más grados de libertad. Así y todo, vemos en clase que fijando las derivadas en los extremos, la función con menor curvatura que pasa por los $(m+1)$ puntos es el spline cúbico C^2 con menor curvatura en el sentido de minimizar el funcional $\int_a^b |f''(x)|^2 dx$. Por tanto, mi método es usar como aproximando el spline cúbico C^2 con derivadas primera nulas en los extremos.

- 0.7
- b) Explicar breument com es faria el càlcul de la funció aproximant.

Para hallar el spline cúbico C^2 hallo las derivadas en los puntos intermedios imponiendo la continuidad de las segundas derivadas. Es decir, si $H_i = l_{i+1} - l_i$, $T_i = f_{i+1} - f_i$, yo tengo que $S_i(x) = (H_i(S'_i + S'_{i+1}) - 2T_i)(\frac{x-x_i}{H_i})^3 + (3T_i - H_i(S'_i + S'_{i+1}))(\frac{x-x_i}{H_i})^2 + S'_i(x-x_i) + h_i$. lo que hago es imponer que $S''_i(x_{i+1}) = S''_{i+1}(x_{i+1}) \forall i=0, \dots, n-2$. Así obtendré $m-1$ ecuaciones y tengo también como incógnitas $m-1$, las derivadas S'_1, \dots, S'_{m-1} , pues $S'_0 = S'_{m-1} = 0$.

Si planteamos el sistema nos quedaría una matriz tridiagonal Toeplitz, con 2's en la diagonal de $(n-1) \times (n-1)$ de una forma similar a

$$\begin{pmatrix} 2 & & & \\ \lambda_1 & 2 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & \ddots & \mu_{m-1} \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} S'_1 \\ \vdots \\ S'_{m-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_{m-1} \end{pmatrix},$$

donde λ_i, μ_i, c_i tienen una expresión más o menos complicada en función de las H_i, T_i .

Hallaría S'_1, \dots, S'_{m-1} y sustituiría después en las expresiones de $S_i(x)$, teniendo así las m cúbicas que forman mi spline.

✓ 0.5

- e) Suposem ara que es vol aproximar la funció per un spline C^2 cúbic amb $m+1$ punts base equiespaiats a l'interval $[a, b]$. Quina és la dimensió de l'espai d'splines C^2 cúbics? I la de l'espai d'splines naturals? Justifica la teva resposta.

- De entrada tenim m grados de llibertat (m cúbics); hay que imponer 3 condicions de contorno en cada uns de los $(m+1)$ punts intermedios, con lo que me queda que la dimension de la base sea $m+3$: $(m+1)$ grados de llibertat se usen para fixar los valors en los puntos dados, y quedan 2 grados adicionals (generalmente para fixar la derivada, las curvatures en los extremos). Dimension $m+3$.
- El spline natural se caracteriza per tenir curvatura (derivada segona) nula en los extremos, con lo que esto fija dos condicions, mas, por lo que la dimension abans es de $m+1$ (se s'usen uns los grados de llibertat para fixar los valors en los puntos dados).

Notese que les bases en los dos casos son no locales, pero con anotiguamiento ràpid.

- ✓ 0.5 f) Proposar una metodologia per al càlcul de l'spline natural que s'ajusta a la funció amb el criteri de mínims quadrats amb el producte escalar continu.

De la funció conocemos su expresión analítica, así que la podemos evaluar pongoles, por caso en $m+1$ punts equiespaiados en el intervalo $[a, b]$. En vez de gastar los $m+1$ grados de llibertad fixando los puntos, lo que podemos hacer es considerar que queremos encontrar el mejor aproximant del tipus $\sum_{i=0}^m c_i \phi_i(x)$, donde $\{\phi_i\}_{i=0, \dots, m}$ es una base del spline natural.

Por tanto, para minimizar $\|f(x) - \sum_{i=0}^m c_i \phi_i(x)\|$ lo que hacemos es plantear las ecuaciones normales:

$$\begin{pmatrix} \langle \phi_0, \phi_0 \rangle & \langle \phi_0, \phi_1 \rangle & \dots & \langle \phi_0, \phi_m \rangle \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle \phi_m, \phi_0 \rangle & \langle \phi_m, \phi_1 \rangle & \dots & \langle \phi_m, \phi_m \rangle \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle f, \phi_0 \rangle \\ \vdots \\ \langle f, \phi_m \rangle \end{pmatrix}, \text{ donde } \langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx$$

Notese que para las ϕ no hay una expresión cerrada en todo el intervalo, sino que en cada uns de los m trams, es una cúbica, con lo que béhén que descomponer l'interval en m integrals.

Ten en accata que $\phi_i(x) = \delta_{ij}$ (en los puntos base), es C^2 y tiene curvatura 0 en los extremos. Así hallaríamols las ϕ_i y luego los c_i se encontrares resolviendo el sistema de ante.

3. [2 punts] L'evolució en el temps de la concentració amb que un dispositiu subministra un medicament per via intravenosa a un pacient es pot aproximar per una funció de la forma

$$c(t) = Cte^{-\alpha t}$$

amb C i α constants positives. Per al calibrat dels paràmetres C i α es disposa de mesures experimentals $\{t_k, c_k\}_{k=0}^n$.

- Plantejar el problema de mínims quadrats no lineal per al calibrat dels paràmetres C i α i deduir el sistema d'equacions no lineal a resoldre.
- Reduir el problema a la resolució d'una equació escalar amb una incògnita.
- Proposar raonadament un mètode numèric per a la resolució del sistema d'equacions no lineals plantejat a a) i per a la resolució del problema de zeros de funcions plantejat a b). Quina de les dues estratègies per a resoldre el problema no lineal aconsellaries? Per què?

1) a) Como tenemos una fórmula cerrada de la expresión a aproximar, hemos de usar un producto escalar discreto, y queremos minimizar entonces $\|Cte^{-\alpha t} - f\|_2^2$, donde la norma depende de dos incógnitas, C y α . [Como estamos en \mathbb{R} , la $\|\cdot\|^2$ no es más que elevar al cuadrado y] La norma es la subnorma ~~que se aplica a un producto escalar~~ dirigida a un producto escalar discreto (f se conoce únicamente en $(n+1)$ puntos)

$$\min \sum_{k=0}^n \|Cte^{-\alpha t_k} - c_k\|_2^2 = \min \sum_{k=0}^n (Cte^{-\alpha t_k} - c_k)^2$$

Hacemos la parcial respecto de C y α y los igualamos a 0.

$$\left. \begin{aligned} \sum_{k=0}^n f(Cte^{-\alpha t_k}) t_k e^{-\alpha t_k} &= 0 \quad (1) \\ \sum_{k=0}^n f(Cte^{-\alpha t_k}) C t_k e^{-\alpha t_k} (-t_k) &= 0 \quad (2) \end{aligned} \right\} \begin{array}{l} \text{sistema de} \\ \text{ecuaciones con} \\ \text{2 incógnitas} \end{array}$$

0,5 b) De (1) podemos despejar $C \Rightarrow C = \frac{\sum_{k=0}^n C t_k e^{-\alpha t_k}}{\sum_{k=0}^n t_k e^{-\alpha t_k}}$ (el denominador es 0 con que una de las t_k sea distinta de 0 hay que asumir que tenemos al menos 2 puntos).

Ahora sustituimos C en (2)

$$\sum_{k=0}^n \left[\left(\frac{\sum_{i=0}^n C t_i e^{-\alpha t_i}}{\sum_{i=0}^n t_i e^{-\alpha t_i}} t_k e^{-\alpha t_k} - c_k \right) \frac{\sum_{i=0}^n C t_i e^{-\alpha t_i}}{\sum_{i=0}^n t_i e^{-\alpha t_i}} t_k e^{-\alpha t_k} (-t_k) \right] = 0$$

c) Como conocemos una expresión analítica para las dos funciones que componen mi sistema, estoy en una situación en la que me interesa $\begin{pmatrix} f_1(C, \alpha) \\ f_2(C, \alpha) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$. Puedo hallar

simplemente derivando

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial C} & \frac{\partial f_1}{\partial \alpha} \\ \frac{\partial f_2}{\partial C} & \frac{\partial f_2}{\partial \alpha} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial C} & \frac{\partial f_1}{\partial \alpha} \\ \frac{\partial f_2}{\partial C} & \frac{\partial f_2}{\partial \alpha} \end{pmatrix}$$

y usar por tanto

el método de Newton-Raphson con derivación analítica que en principio tiene convergencia cuadrática. Partiendo de una aproximación inicial que elegiremos para que sea más o menos buena en vista de los datos; tenemos

$x^{approx. initial}$

error = inf

while (error > tol) {

$$x^{u+1} = x^u - J^{-1}(x^u) f(x^u)$$

$$error = \frac{\|x^{u+1} - x^u\|}{\|x^{u+1}\|}$$

}

Para la resolución del problema de ceros planteado en \mathbb{H} , tenemos una ecuación con una incógnita así que lo razonable es pensar en usar el método de Newton.

Calcularemos la derivada f' iterando como antes;

$x^0 = approx. initial$

error = inf

while (error > tol) {

$$x^{u+1} = x^u - \frac{f(x^u)}{f'(x^u)}$$

$$error = \frac{\|x^{u+1} - x^u\|}{\|x^{u+1}\|}$$

}

De entrada ambas estrategias son bastante buenas pues se trata de problemas en 2 y 1 variables, respectivamente, donde tenemos expresiones cerradas tanto para la función como para las derivadas. Yo me inclinaría por resolver la ecuación, pues siempre es más sencillo y más "barato" computacionalmente. Tres. Una sola ilusión que un sistema; así y todo, la diferencia en este caso habría de ser despreciable.

NOTA: En rigor habría que hacer la derivada segunda para cerciorarse de que el extremo hallado es un ~~extremo~~ mínimo del sistema (ver la def + de la matriz). En todo caso, lo esperable es que sea mínimo pues está claro que superiormente no está acotada. En todo caso, para los (x, C) obtenidos podríamos hacer la comprobación rutina.

CÀLCUL NUMÈRIC (GM)

(Durada: 1h)

Examen parcial (2a PART)

10 de novembre de 2014

Cogn:

4. [3.5 punts] Es vol fer servir el mètode de Newton

$$x^{k+1} = x^k - \frac{f(x^k)}{f'(x^k)}$$

per trobar les arrels de la funció $f(x) = 3x^5 - 8x^4 - 12x^3 + 32x^2 + 12x - 32$.

- a) Feu servir el mètode de Newton prenent com a aproximació inicial $x^0 = 3$. Té la convergència esperada? Per què? Quantes iteracions es necessiten per tenir la solució amb, com a mínim, 5 xifres significatives correctes? Justifiqueu la resposta.
Escriviu els resultats obtinguts en les dues primeres i les dues darreres iteracions que heu calculat.
- b) Repetiu l'apartat anterior, prenent com a aproximació inicial $x^0 = 1$. S'observa alguna diferència en el comportament del mètode? A què és deguda?

Per millorar el comportament del mètode, es proposa emprar la següent modificació:

$$x^{k+1} = x^k - \frac{2f(x^k)}{f'(x^k)}$$

- c) Feu servir aquest mètode, prenent com a aproximació inicial $x^0 = 1$ i mostreu els resultats obtinguts en una taula. Com és la convergència en aquest cas?
d) Feu una anàlisi de la convergència asimptòtica de l'esquema iteratiu proposat, que permeti explicar el seu comportament.
e) Es pot fer servir aquest mètode per determinar l'arrel trobada en l'apartat a)? Per què?

$$r_k = \frac{\|v^k - v^{k-1}\|}{\|v^k\|} \quad k \geq 1$$

Notemos que $f(x) = (x-\sqrt{2})^2(x+\sqrt{2})^2(3x-8)$

¿Cómo lo ve?

a) El mètode de Newton tiene convergencia cuadrática hacia la raíz $\sqrt{2}$, pues es una raíz simple y vimos en teoría que Newton converge cuadráticamente hacia raíces simples. Para tener 5 cifras significativas hacen falta 4 iteraciones:

$$x^0 = 3; \quad x^1 = 2,78788; \quad x^2 = 2,68967; \quad x^3 = 2,66770; \quad x^4 = 2,66667$$

$x^5 = x^4$ (hasta la 5^a cifra)

se 3 decimales

ya tiene 5 decimales

En rigor, haré 5 iteraciones puestas la 4^a, $r^4 = \frac{\|x^4 - x^3\|}{\|x^4\|} = 0,00038 > 10^{-3}$, aun,

$r_1 \approx 10^{-1}, r_2 \approx 10^{-2}, r_3 \approx 10^{-3}$

b) En este caso convergeremos hacia la solución $\sqrt{2}$, que como se observa de nuestra factorización del polinomio es una raíz doble, con lo que la convergencia será lineal y no cuadrática.

Aquí observamos que la convergencia es mucho más lenta:
 $v_1 = 0,2$, $v_2 = 0,1$, $v_3 = 0,04$, $v_4 = 0,02 \dots$ como se corresponde con una conv. lineal.

$$\sqrt{2} = 1,41421 \dots$$

Tras 16 iteraciones tengo correcto el 5º decimal:

$$x^{16} = 1,41421 \quad \text{5 cifras correctas : } r < \frac{1}{2} 10^{-5} (\rightarrow \text{Nota final})$$

Para tener correcto el 4º decimal necesito p. ej. 13 iteraciones:

$$x^{13} = 1,41417$$

$$x^{14} = 1,41419$$

$$x^{15} = 1,41420$$

$$x^{16} = 1,41421$$

$$x^1 = 1,21739, \quad x^2 = 1,31648 \dots$$

1

c) En este caso la convergencia es mucho más rápida y en 3 iteraciones ya tengo 5 cifras significativas correctas. $x_0 = 1$

$$x_1 = 1,43478 \dots \quad v_1 = 0,30303$$

$$x_2 = 1,41419 \dots \quad v_2 = 0,0456$$

$$x_3 = 1,41421 \dots \quad v_3 = 0,000016 \quad (\text{más menor que } 10^{-5} \text{ pero ya estoy, en realidad}$$

$$(x_4 = 1,41421 \dots \quad v_4 = 0) \quad \text{hasta otra iteración})$$

consistencia?

d) $\phi(x) = x - \frac{2f(x)}{f'(x)}$

$$\phi'(x) = 1 - \frac{2f'(x)^2 - 2f''(x)f(x)}{f'(x)^2} = \frac{2f''(x)f(x) + 2f'(x)^2}{f'(x)^2} - 1$$

~~$$\lim_{x \rightarrow \sqrt{2}} \frac{2f''(x)(x-\sqrt{2})^2(x+\sqrt{2})^2(3x-8)}{(x-\sqrt{2})^2(x+\sqrt{2})^2(15x^2-32x-6)^2} = 1$$~~

$$f'(x) = 15x^4 - 32x^3 - 36x^2 + 64x + 17 = (x^2 - 2)(15x^2 - 32x - 6)$$

$$f''(x) = 60x^3 - 96x^2 - 72x + 64$$

$$\lim_{x \rightarrow \sqrt{2}} \frac{2f''(x)(x-\sqrt{2})^2(x+\sqrt{2})^2(3x-8)}{(x-\sqrt{2})^2(x+\sqrt{2})^2(15x^2-32x-6)^2} = 1 \Rightarrow \underline{\phi'(\sqrt{2}) = 0}$$

$$\phi''(x) = \frac{2f'(x)^2[f''(x)f(x) + f''(x)f'(x)] - 4f''(x)f(x)f'(x)f''(x)}{f'(x)^4}$$

He evaluado con Matlab y no da 0.

$$\frac{2f'(x)f(x)f''(x) + 2f'(x)^2f''(x) - 4f''(x)^2f(x)}{f'(x)^3}$$

(Me dije Soñé que de orden 2º no habría aparecido el término $f'(x)^3$ ni aparecería el término $f''(x)^2$ en la ecuación)

Assignatura: _____

Estudiant/a: ÓSCAR RIVERO SALGADO

Data: _____

e) No podemos usar este método pues no converge en este caso.

Es porque $\left| \frac{f'(x)}{f(x)} \right| = \left| \frac{2f''(x)f(x)}{f'(x)^2} - 1 \right| > 1$, y para garantizar la convergencia habíamos necesitado que $|f'(x)| < 1$, y no es el caso. De hecho, podemos comprender que efectivamente no llegamos a la solución y (no converge). Para raíz simple este nuevo método no garantiza convergencia.

RECAPITULAMOS

a) El método de Newton converge en unas 4 iteraciones

(serán 5 si aplicamos que $\frac{\|x^{k+1} - x^k\|}{\|x^k\|} < 10^{-5}$ y 4 si $\frac{\|x^k - x^{k-1}\|}{\|x^k\|} < 10^{-5}$). Es una raíz simple luego la conv. es la esperada. En la solución hemos ejecutado las iteraciones.

b) Ahora la raíz es ~~simple~~ doble, con lo que la conv. es lineal siendo el FAC $\frac{1}{2}$. Para tener 5 decimales correctos hemos necesitado de 16 iteraciones.

c) La convergencia en este caso es más rápida

De hecho $x_0 = 1$

$$x_1 = 1,43478$$

$$x_2 = 1,41419$$

$$x_3 = 1,41421$$

(más rápida de hecho que en la ya vista de los errores)

$$r^1 = 0,303$$

$$r^2 = 0,01456$$

$$r^3 = 0,000016$$

bien parecería cúbica)

- d) Haciendo análisis que $\phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ veas que la conv. es al menos de orden 2. (Si evalúe bien con Matlab exactamente orden 2)
- e) No es válido pues $\|\phi'(x)\|_{x=\frac{8}{3}} \geq 1$, y de hecho no hay convergencia /

NOTA: Hecho anterior que tenemos 5 cifras sign. correctas cuando $\|x^k - \text{sol}\| < 10^{-2}$, aunque generalmente tendremos que tener $\|x^k - x^{k+1}\|$ más, no sabemos la solución.

De todos modos, en rigor para responder a la pregunta "5 cifras sign. correctas" puede poser que el error sea mayor que 10^{-2} y menor que 10^{-5} ya no coincidan, e.g. 0.7 -1, 3.

Es por ello que quisíamos iteraciones encantadas, pero mejor hacer 5

CÀLCUL NUMÈRIC (GM)

(Durada: 2h 30min)

Examen final (part I)

12 de gener de 2015

25

1. [2.5 punts] Un procés estacionari de difusió-convecció-reacció es pot modelitzar amb l'equació diferencial

$$-\frac{d^2u}{dx^2}(x) + \frac{du}{dx}(x) + u(x) = f(x) , \quad a < x < b \quad (1)$$

amb les condicions de contorn

$$u(a) = \alpha ; \quad \frac{du}{dx}(b) = \beta \quad (2)$$

A les equacions (1) i (2), són dades els valors de a , b , α i β i la funció $f(x)$ (terme font), i és incògnita la funció $u(x)$. Estem interessats en resoldre aquest problema amb el mètode dels elements finits (MEF).

- 1 a) Dedueix la forma feble del problema. Discretitza la forma feble obtinguda utilitzant l'aproximació

$$u(x) \approx u^h(x) = \sum_{j=0}^n u_j N_j(x)$$

Indica clarament l'expressió de la matriu \mathbf{A} i del vector \mathbf{f} del sistema d'equacions $\mathbf{Au} = \mathbf{f}$ resultant.

NOTACIÓ

$$\frac{d^2u}{dx^2} = u''$$

$$\frac{du}{dx} = u'$$

Per la forma débil impongo que $\int_a^b (u'' - u' - u + f) v dx = 0$ per a tota funció v tq $v(a) = 0$.

$$\begin{cases} u(a) = \alpha \\ u'(b) = \beta \end{cases}$$

Ahora bien $\int_a^b u'' \cdot v = \overbrace{u'(b)v(b)}^{\beta} - u'(a)v(a) - \int_a^b u' \cdot v' - \int_a^b u \cdot v$

Portanto, nos quedará que: $\int_a^b \beta v(b) - \int_a^b u' v' - \int_a^b u' v - \int_a^b u v + \int_a^b f v = 0$
 $\begin{cases} u(a) = \alpha \\ u'(b) = \beta \end{cases}$ (que la he imposto) ✓

con v tq $v(a) = 0$.

Suponemos ahora que la solución u es de la forma
 $u(x) \approx u^h(x) = \sum_{j=0}^n u_j N_j(x) = \underbrace{u_0 N_0(x)}_{\Psi(x)} + \sum_{j=1}^n u_j N_j(x)$

Portanto, si ahora sustituimos $\Psi(x) = u_0 N_0(x)$

$$\int_a^b \beta v(b) - \int_a^b \left(\sum_{j=0}^n u_j N'_j(x) \right) v' - \int_a^b \left(\sum_{j=0}^n u_j N'_j(x) \right) v - \int_a^b \left(\sum_{j=0}^n u_j N_j(x) \right) v + \int_a^b f v = 0$$

$$\beta v(b) - \int_a^b \psi'(x) v' - \int_a^b \psi(x) v = \int_a^b (\sum_{j=1}^n u_j N'_j(x)) v + \int_a^b (\sum_{j=1}^n u_j N_j(x)) v$$

Ahora imponemos que esto se cumpla para todos los elementos de la base de splines tq $v(a)=0$, es decir, para todos menos el primero, con lo que obtendremos un sistema de n ecuaciones y n incógnitas (las u_j)

$$\text{Sea } v = N_i(x) \quad i = 1, \dots, n.$$

Entonces quedará

$$\int_a^b (\sum_{j=1}^n u_j N'_j(x)) N'_i(x) + \int_a^b (\sum_{j=1}^n u_j N'_j(x)) N_i(x) + \int_a^b (\sum_{j=1}^n u_j N_j(x)) N_i(x) = \\ = \beta N_i(b) - \int_a^b \psi'(x) N'_i(x) - \underbrace{\int_a^b \psi'(x) N_i(x)}_{A_{ij}} - \int_a^b \psi(x) N_i(x) \quad \cancel{i=1, \dots, n}$$

$$\text{Entonces } \sum_{j=1}^n u_j \cdot \int_a^b (N'_i(x) N'_j(x) + N'_i(x) N_j(x) + N_i(x) N_j(x)) = \\ = \beta N_i(b) - \underbrace{\int_a^b \psi'(x) N'_i(x)}_{f_i} - \int_a^b \psi'(x) N_i(x) - \int_a^b \psi(x) N_i(x)$$

De esta manera $Au=f$, donde las integrales no serán "difíciles" por la localidad del spline, que hará que por ejemplo $N'_i(x) N'_j(x)$ solo sea no nulo en 1 o 2 secciones. En general, A será tridiagonal. ✓

El problema de contorn correspon, de fet, a una EDO de segon ordre. Es proposa ara resoldre el problema amb un mètode numèric per a EDOs de la forma $dy/dx = f(x, y)$

$$Y_{i+1} = Y_i + h(b_1 k_1 + b_2 k_2) \text{ amb } \begin{cases} k_1 = f(x_i, Y_i) \\ k_2 = f(x_i + ch, Y_i + hak_1) \end{cases}$$

on k_1, k_2, a, b_1, b_2 i c són paràmetres del mètode.

- 1 b) A quina família de mètodes pertany aquest esquema? Quin ordre pot arribar a tenir el mètode? Detalla com aplicaries el mètode a la EDO (1) i com tractaries les condicions de contorn del problema.

• Família de mètodes Runge-Kutta

• En este cas, Runge Kutta de segundo orden explícito para el cual tenemos la siguiente tabla de Butcher

$$\begin{array}{c|cc} 0 & 0 & 0 \\ c & a & 0 \\ \hline & b_1 & b_2 \end{array} \quad \Rightarrow \quad \begin{pmatrix} b_1 + b_2 = 1 \\ c = a \end{pmatrix}$$

2º orden cuando $ab_1 = \frac{1}{2}$

Como tengo de entrada una EDO de segundo orden, tengo que empesar pasando a un sistema de EDOs de primer orden haciendo lo habitual de
 $z_1 = u$ con lo que $z_1' = z_2$ y $-z_2'' + z_2 + z_1 = f$.

$$z_2 = v \quad (z_1)' = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ -f \end{pmatrix}.$$

Sé además $z_1(a) = \alpha$ y $z_2(b) = \beta$. lo que hago entonces es aplicar el mètode del tret (dispar), es decir, empiezo $z_2(a) = A$ y resuelvo con esta metodología para tener $z_2(b)$. Como no será β , fijo ahora $z_2(b) = B$ y obtengo otro valor. Ahora puedo usar el mètode de la secante, ya que para cada valor inicial de $z_2(a)$ tengo uno de $z_2(b)$, e'ídeos hasta tener la precision deseada. ✓

El problema es resol per $a = 0$, $b = 1$, $\alpha = \beta = 0$ i $f(x) = 1$ amb el mètode de segon ordre i s'obtenen les solucions numèriques

$$u(1) \simeq U_{10}^{h=0.1} = 0.279513, \quad u(1) \simeq U_{20}^{h=0.05} = 0.284332$$

on $U_i^{h=H}$ denota la solució al punt x_i amb pas $h = H$.

0.5

- c) Calcula una estimació de l'error en l'aproximació de $u(1)$ per al càlcul amb $h = 0.1$, i fes una previsió de quants intervals caldria fer servir per tenir una aproximació de $u(1)$ amb 3 xifres significatives correctes.

El error aquí lo podríamós calcular com

$$\frac{\|U_{20}^{h=0.05} - U_{10}^{h=0.1}\|}{\|U_{20}^{h=0.05}\|} = \frac{4.819 \cdot 10^{-3}}{0.284332} = 0.0169 \checkmark$$

- Al ser el mètode de orden 2, doblar el número de punts no condueix a dividir per 4 el error.
- Si querem tres cifras significatives correctes, el error habria de ser $0.5 \cdot 10^{-3} = 5 \cdot 10^{-4}$

$\frac{0.0169}{5 \cdot 10^{-4}} \cdot 33.3$. Es decir, habrá que multiplicar el número de punts per $\sqrt{33.3} \approx 5.8 \approx 6$. Es decir, cogiendo 60 puntos tendremos las 3 cifras significativas.

Lo que haremos es ver por qué factor se quiere mejorar el error, que es 33. Por ser quadràtic (ojo que el error es del tip $\frac{1}{n^2}$, con n el número de intervalos). Así que gressos molts ~~que~~ si $n = \sqrt{33} \approx 6$ on. Con 10 intervalos el error lo salvem, bateg apox. 60

✓

1.5

2. [1.5 punts] Volem determinar les arrels de l'equació $2x - \exp(x - 1) = 0$. A les taules següents es mostren els resultats obtinguts amb dos algoritmes iteratius, fent servir dues aproximacions inicials diferents.

Algoritme 1: $x^{k+1} = \frac{1}{2} \exp(x^k - 1)$

x^k	r^k	x^k	r^k
1.00000	1.00e + 00	3.0000e + 00	1.88e - 01
0.50000	6.49e - 01	3.6945e + 00	5.01e - 01
0.30327	2.17e - 01	7.3993e + 00	9.75e - 01
0.24910	5.57e - 02	3.0070e + 02	1.00e + 00
0.23597	1.32e - 02	7.2083e + 129	NaN
0.23289	3.08e - 03	Inf	NaN
0.23218	7.16e - 04	Inf	NaN
0.23201	1.66e - 04	Inf	NaN
0.23197	3.85e - 05	Inf	NaN
0.23196	8.94e - 06	Inf	NaN

Algoritme 2: $x^{k+1} = \ln(2x^k) + 1$

x^k	r^k	x^k	r^k
1.0000	4.09e - 01	3.0000	7.46e - 02
1.6931	2.37e - 01	2.7918	2.65e - 02
2.2197	1.09e - 01	2.7198	9.69e - 03
2.4905	4.42e - 02	2.6937	3.59e - 03
2.6056	1.70e - 02	2.6841	1.34e - 03
2.6508	6.44e - 03	2.6805	4.99e - 04
2.6680	2.42e - 03	2.6791	1.86e - 04
2.6745	9.04e - 04	2.6786	6.95e - 05
2.6769	3.38e - 04	2.6785	2.60e - 05
2.6778	1.26e - 04	2.6784	9.69e - 06

0.6

- a) Per a cada un dels algoritmes i cada una de les aproximacions inicials, comenta el comportament del mètode: convergeixen els mètodes? En cas afirmatiu, quin és l'ordre de convergència? Explica com identifiques l'ordre de convergència.

- Para el algoritmo 1: con la aproximación inicial $x^0 = 1$ hay convergencia ya que el error tiende a 0. El orden de convergencia es 1, pues el error se va dividiendo por un factor constante a cada iteración (aproximadamente 4). Por su parte, con $x^0 = 3$ no hay convergencia ya que el error se va a infinito.
- Para el algoritmo 2. con $x^0 = 1$ tenemos nuevamente convergencia al tender a 0 el error y es lineal pues el error se va dividiendo por un factor más o menos constante a cada iteración (es más lenta la conv., lo que seguramente el FAC sea mayor). Con $x^0 = 3$ hay nuevamente convergencia que es lineal por el mismo motivo y el FAC está nuevamente entre $\frac{1}{2}$ y $\frac{1}{3}$ (el error se divide por un número entre 2 y 3).

- b) Fes una anàlisi de la consistència i convergència dels mètodes. Comenta si concorden les conclusions de l'anàlisi amb el comportament de cada un dels mètodes.

Algorítmo 1. $x^{k+1} = \frac{1}{2} \exp(x^k - 1)$

$$\phi(x) = \frac{1}{2} e^{x-1}$$

Consistència: $\frac{1}{2} e^{x-1} = x \Leftrightarrow e^{x-1} = 2x \Leftrightarrow \cancel{x=0} \quad 2x - e^{x-1} = 0$

Convergència: $\phi'(x) = \frac{1}{2} e^{x-1}$

Per a que haja convergència hauria de ser $|\phi'(x)| < 1$ o lo que es la mateixa $e^{x-1} < 2e$, o $x < \ln(2e) = 1 + \ln 2 \approx 0,7 + 1 = 1,7$. Portanto, això explica que en un entorn de la solució, $x=0,23$ haja convergència, però per d'altra part com $2,67 > 1,7$ al començar com la aprox. inicial $x^0 = 3$ no està garantida la convergència.

El orden es 1 (per a $x \leq 0,23$) ja que $\phi'(x) \neq 0$ y el FAC es aprox. $\frac{1}{2} e^{x-1} \approx \frac{1}{2} e^{0,23} \approx 1,06$ - algo menor que $\frac{1}{2}$.

Algorítmo 2. $x^{k+1} = \ln(2x^k) + 1$

$$\phi(x) = \ln(2x) + 1$$

Consistència: $\ln(2x) + 1 = x \Leftrightarrow \ln(2x) = x - 1 \Leftrightarrow 2x = e^{x-1} \text{ ou}$

Convergència $\phi'(x) = \frac{1}{x}$. Portanto haurà convergència cuando $x_{\min} > 1$; en concret, en els 2 casos arribant a la val 2,67, com les que s'ha dit. Nuevamente la convergència es lineal al ser $\phi'(x) \neq 1$ y el FAC es $\frac{1}{x}$ que efectivament està entre 1 i $\frac{1}{2}$.

Portanto, haurà concordança amb la constatació en a).

3. [1 punt] Es vol aproximar una funció f amb un spline cúbic $S \in C^1$ amb $n+1 = 11$ punts base equiespaiats a l'interval $[0, 1]$.

✓ a) Com calcularies l'spline (C^1 cúbic) si es considera com a dada el valor de la funció f en els 11 punts base?

El spline C^1 cúbico me permite fijar el valor de la función y de la derivada en los puntos base.

Como no conocemos las derivadas, he de aproximarlas:

- Aproximación endoscent para el primer punto $f'(x_0) = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$
- Diferencias centradas para los siguientes $f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{x_{i+1} - x_{i-1}}$
- Aprox. inverso para x_0 $f'(x_0) = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$.

(eto de las dif. centradas me da mejor aprox. que hacia adelante o hacia atrás). Una vez hecho esto, uso la expresión en derivadas para cada tramo.

$$S_i(x) = \left[\frac{h_i}{2} (s_i + s_{i+1}) - 2t_i \right] \left(\frac{x-x_i}{h_i} \right)^3 + \left[3t_i - \frac{h_i}{2} (2s_i + 5s_{i+1}) \right] \left(\frac{x-x_i}{h_i} \right)^2 + s_i(x_i - x) + f_i$$

(puede haber algún error, pero en todo caso una vez tenemos los valores de la función y la derivada en los puntos base ya está determinado el spline).

✓ b) Com calcularies l'spline (C^1 cúbic amb els 11 punts base esmentats) si es considera com a dada el valor de la funció f en 101 punts equiespaiats a $[0, 1]$?

En este caso lo más razonable sería usar un criterio de mínimos cuadrados. Además, por ser los puntos equiespaciados sabemos que en cada tramo habrá 10 puntos.

Una opción sería entonces escribir la expresión del spline en cada sección dejando como grados de libertad los valores de la función y la derivada, de forma que en total habría 22 grados de libertad. Ahora hacemos mínimos cuadrados discretos sabiendo la sección en la que está cada punto (y por tanto el valor de f que le correspondería en función de los valores que toman los grados de libertad).

Imponemos luego min $\sum_{j=0}^{100} (f(x_j) - y_j)^2$, sabiendo que saldrá un sistema de 22 ecuaciones pero muy "sparse"; es decir,

al hacer las derivadas respecto a cada uno de los grados de libertad solo influirán los puntos que caigan en esa sección (es decir, cada valor f_i, s_i solo me influye en las 2 secciones colindantes). De hecho, f_i y s_i p.ej. solo salen en la 1^a sección.

+ 0 - signo + otro con los bases
pero ok

4. [1 punt] Els polinomis de Txebixov es poden definir com

$$T_n(x) = \cos(n \arccos(x))$$

per $x \in [-1, 1]$ i $n \geq 0$. Es a dir, $T_n(x) = \cos(n\theta)$ amb $x = \cos(\theta)$.

a) Demostra que $T_n(x)$ és un polinomi de grau n en x . Indicació: per $n \geq 2$ es verifica la identitat $\cos(n\theta) = 2 \cos((n-1)\theta) \cos \theta - \cos((n-2)\theta)$.

$$T_0(x) = 1$$

$$T_1(x) = \cos(\arccos(x)) = x$$

$$\begin{aligned} T_n(x) &= \cos(n \arccos(x)) = 2 \cos((n-1) \arccos(x)) \cos \theta - \cos((n-2) \arccos(x)) = \\ &= 2 T_{n-1}(x) \cdot x - T_{n-2}(x). \quad \checkmark \end{aligned}$$

• Ahora simplemente inducción. Para $n=0, 1$, $T_n(x)$ es polinomio de grado n . Como $T_n(x) = 2x T_{n-1}(x) - T_{n-2}(x)$, $T_n(x)$ será un polinomio de grado n $\rightarrow 2x T_{n-1}(x)$ es de grado $1+(n-1)=n$ $\quad \left[T_{n-2}(x)$ es de grado $n-2 \right]$

\checkmark Al sumarlos no se cancela el término $\cancel{p}al.$, pues son de dist. grado \rightarrow el grado de $T_n(x)$ es n .

b) Demostra que els polinomis de Txebixov són ortogonals amb el producte escalar

$$\langle u, v \rangle = \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} u(x) v(x) dx$$

Únicamente hay que verificar que $\int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} \cos(n \arccos x) \cos(m \arccos x) dx = 0$ para $n \neq m$. Para ello, hago el cambio de variable $\arccos x = t$ $\left\{ \begin{array}{l} \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = dt \\ \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = \int_0^\pi dt \end{array} \right.$ $\int_0^\pi \cos(n \arccos x) \cos(m \arccos x) dx =$

$$= - \int_{-\pi}^{\pi} \cos(nt) \cos(mt) = \int_0^\pi \cos(nt) \cdot \cos(nt)$$

Pero $\cos(a) \cos(b) = \underline{\underline{\cos(a+b) + \cos(a-b)}}$, con lo que $\int_0^\pi \cos(nt) \cdot \cos(nt) = \frac{1}{2} \int_0^\pi [\cos(2nt) + \cos(0)] dt = \frac{1}{2} \int_0^\pi \cos(2nt) dt = \frac{1}{2} \left[\frac{\sin(2nt)}{2n} \right]_0^\pi = \frac{1}{2} \left(\sin(2n\pi) - \sin(0) \right) = 0$.

06

5. [1 punt] En els mètodes quasi-Newton *inversos* per a resoldre sistemes no lineals $f(x) = 0$ s'actualitza la *inversa* de l'aproximació secant de la matriu jacobiana. Considereu un mètode quasi-Newton invers amb un esquema d'actualització de la forma

$$(S^k)^{-1} = \left[I - \frac{(\Delta x)v^T}{(\Delta x)^T v} \right] (S^{k-1})^{-1} \left[I - \frac{v(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \right] + \frac{\Delta x(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \quad (3)$$

on $\Delta x := x^k - x^{k-1}$ (diferència de les dues aproximacions més recents)

- Neteja $(AB)^T = B^T A^T$
0.5 a) Té l'esquema (3) la propietat de *simetria hereditària* (és a dir, $(S^{k-1})^{-1}$ simètrica $\Rightarrow (S^k)^{-1}$ simètrica)?

Supongamos $(S^{k-1})^{-1}$ es simétrica. Entonces,

$$\begin{aligned} (S^{k-1})^T &= \left[I - \frac{v(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \right]^T (S^{k-1})^{-1} \stackrel{\text{prop.}}{=} \left[I - \frac{(\Delta x)^T v^T}{(\Delta x)^T v} \right]^T + \frac{(\Delta x)^T (\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} = \\ &= \left[I - \frac{(\Delta x)^T v^T}{(\Delta x)^T v} \right] (S^{k-1})^{-1} \left[I - \frac{v(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \right] + \frac{\Delta x(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} = \\ &= \left[I - \frac{\Delta x \cdot v^T}{(\Delta x)^T v} \right] (S^{k-1})^{-1} \left[I - \frac{v(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \right] + \frac{\Delta x(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \quad \text{on es simetri} \checkmark \end{aligned}$$

- 0.1 b) Proposa raonadament una expressió pel vector v de manera que $(S^k)^{-1}$ verifiqui l'equació quasi-Newton (és a dir, la condició de matriu secant)

Tengo que imponer que $(S^k)^{-1} \Delta x = \Delta f$ NO

$$(S^k)^{-1} = (S^{k-1})^{-1} - \frac{(\Delta x)v^T}{(\Delta x)^T v} (S^{k-1})^{-1} - (S^{k-1})^{-1} \frac{v(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} + \frac{\Delta x(\Delta x)^T}{(\Delta x)^T v} \frac{\Delta x v^T (S^{k-1})^{-1} \Delta x}{\Delta x^T (\|v\|^2 \Delta x)}$$

$$(S^{k-1})^{-1} \Delta x = \frac{(\Delta x)v^T (S^{k-1})^{-1} \Delta x}{(\Delta x)^T v} - \frac{(\Delta x)^T v \|x\|^2}{(\Delta x)^T v} + \frac{\Delta x \cdot v^T (S^{k-1})^{-1} v}{\|v\|^2 \Delta x^T v} + \frac{\|x\|^2 \Delta x}{(\Delta x)^T v}$$

Está clara que $\circ = S^{k-1} \cdot \omega$ y así se cancelarán cosas.

$$(S^{k-1})^{-1} \Delta x = \frac{(\Delta x)\omega^T (S^{k-1})^{-1} \Delta x}{(\Delta x)^T S^{k-1} \omega} - \frac{\|x\|^2 \omega}{(\Delta x)^T S^{k-1} \omega} + \frac{\Delta x \cdot \omega^T S^{k-1} \omega}{\|\omega\|^2 \Delta x^T \omega} \quad \text{si } \lambda = \frac{1}{2} \text{ esto se va}$$

$$\text{Si } \omega = \lambda \Delta x, \quad (S^{k-1})^{-1} \Delta x = \frac{\Delta x (\Delta x)^T \Delta x}{(\Delta x)^T S^{k-1} \Delta x} - \frac{\|x\|^2 \Delta x}{(\Delta x)^T S^{k-1} \Delta x} + \frac{\|x\|^2 \Delta x}{(\Delta x)^T S^{k-1} \Delta x}$$

Tiene que aparecer en algún sitio dependencia con Δf ✓

A simétrica $A^{-1} A^T = I$

$$A^T = A \quad (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = A^{-1}$$

Hence a vector $v = \frac{\Delta x^T \Delta x \Delta f}{\Delta x^T \Delta f}$ now $\Delta f \in S^{k+1}$

Esto nos da la dirección

$$\begin{aligned} (\Delta f)^T \Delta x - \frac{\|\Delta x\|^2 (\Delta f)^T v}{(\Delta x)^T v} + \frac{\Delta x^T (\Delta f)^T v}{\|\Delta x\|^2} &= \frac{\Delta x^T \Delta f (\Delta f)^T v}{(\Delta x)^T v} \\ + \frac{\|\Delta x\|^2 \Delta f}{(\Delta x)^T v} &= \Delta f \end{aligned}$$

$\Delta f \in S^{k+1}$

$$v = S^{k+1} \Delta f$$

$$(\Delta f)^T \Delta x - \frac{\|\Delta x\|^2 \Delta f}{(\Delta x)^T S^{k+1} \Delta f} + \frac{\Delta x^T \Delta f (\Delta f)^T \Delta f}{\|\Delta x\|^2} - \frac{\Delta x^T \Delta f \Delta f^T \Delta x}{(\Delta x)^T v} +$$

$$(\Delta f)^T \Delta x$$

de aquí parte de separación

CÀLCUL NUMÈRIC (GM)

(Durada: 1h)

Examen final (part II)

12 de gener de 2015

C

6. [1.5 punts] L'evolució temporal de la població es pot modelitzar mitjançant una llei

$$p(t) = \frac{L}{1 + c \exp(r(t - t_0))} \quad (4)$$

que depèn de tres paràmetres L , r i c (t_0 és un instant inicial fixat).

Es vol emprar la llei (4) per aproximar les dades de la taula

t_i	1910	1930	1950	1970	1990
p_i	19.99	23.68	28.12	33.96	39.43

que corresponen a la població d'Espanya (en milions d'habitants) en diferents anys.

- 0.6 a) En una primera anàlisi, se suposa que el paràmetre L és conegut. Transforma la llei (4) per poder realitzar un ajust lineal de mínims quadrats. Detalla el procediment que cal seguir per realitzar l'ajust.
- 0.5 b) Fes servir les dades de la taula per aproximar la població, suposant $L = 60$ i fent servir com a instant inicial $t_0 = 1900$. Escriu el sistema d'equacions que has resolt per trobar els coeficients i la solució obtinguda. Estima la població en l'any 2100 utilitzant el resultat de l'apartat anterior.
- 0.3 c) Si L no fos conegut, es pot fer un ajust per mínims quadrats? En què canvia l'anàlisi?

7. [1.5 punts] Volem construir una quadratura per aproximar integrals en l'interval $[0, 1]$ que tingui el màxim ordre possible.

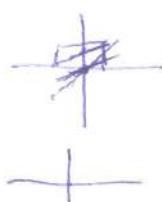
Si només coneixem el valor de la funció en un punt x_0 ,

- 0.3 a) Quin pes s'hauria d'emprar? Quin és l'ordre de la quadratura obtinguda?

Per a millorar l'aproximació, se'ns permet avaluar la funció en un altre punt x_1 que triarem nosaltres.

- 0.7 b) Determina la posició x_1 i els pesos w_0 i w_1 (en funció de x_0) que defineixen la millor quadratura possible. Quin és l'ordre de la quadratura que s'obté en aquest cas?

- 0.5 c) Particularitza la quadratura obtinguda en l'apartat anterior pel cas $x_0 = 0.2$ i fes-la servir per aproximar la integral $I = \int_0^1 \exp(x^2) dx$.



$$\begin{aligned} w_0 x_0 + w_1 (1 - x_0) &= \frac{1}{2} \\ w_0 x_0 + w_1 - w_1 x_0 &= \frac{1}{2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} w_1 &= 1 \\ w_0 &= 1 \end{aligned}$$

$$w_0 + w_1 = 1$$

$$w_0 = 1 - w_1$$

$$x_0 - w_1 x_0 + w_1 - w_1 x_0 = \frac{1}{2}$$

$$\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2}$$

$$w_1 (1 - 2x_0) = \frac{1}{2} - x_0$$

$$\frac{1}{2} x^2$$

$$\begin{array}{c} \text{w}_0 = \frac{1}{2} \\ \text{w}_1 = \frac{1}{2} \end{array}$$

Assignatura: _____

Estudiant/a: _____

Data: _____

$$\textcircled{6} \quad \alpha(p(t)) = \frac{L}{1 + c \cdot \exp(r(t - t_0))}$$

$$p(t) + c p(t) \exp(r(t - t_0)) = L$$

$$\exp(r(t - t_0)) = \frac{L - p(t)}{c \cdot p(t)}$$

$$r(t - t_0) = \log(L - p(t)) - \log c - \log p(t) = \log\left(\frac{L - p(t)}{p(t)}\right) - \log c$$

$$\log\left(\frac{L - p(t)}{p(t)}\right) = \log c + r(t - t_0) = \log c + v(t - t_0)$$

Tenemos que ajustar ahora el valor a una recta
(no es más que una regresión)

Asumimos que $y = \log\left(\frac{L - p(t)}{p(t)}\right)$, $x = t - t_0$

entonces $y = ax + b$, donde $a = r$ $b = \log c$

$$\Rightarrow c = e^b$$

Planteamos por tanto las ecuaciones normales

$$\min_{\{x_i\}} \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i)^2$$

$$\left. \begin{array}{l} \sum (ax_i + b - y_i) = 0 \\ \sum x_i (ax_i + b - y_i) = 0 \end{array} \right\} \quad a \sum x_i + b n - \sum y_i = 0$$

$$\left. \begin{array}{l} \sum x_i (ax_i + b - y_i) = 0 \\ \sum x_i^2 + b \sum x_i - \sum x_i y_i = 0 \end{array} \right\} \quad a \sum x_i^2 + b \sum x_i - \sum x_i y_i = 0$$

$$\begin{pmatrix} \sum x_i & 5 \\ \sum x_i^2 & \sum x_i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 250 & 5 \\ 16500 & 250 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,3309 \\ -51,1049 \end{pmatrix}$$

$$c \quad y \quad r?$$

$$2010 - 1900$$

$$\left. \begin{array}{l} a = -0,0169 \\ b = 0,9118 \end{array} \right\}$$

$$y = -0,0169 \cdot 110 + 0,9118 = -0,9472$$

$$\log\left(\frac{L - p(t)}{p(t)}\right) = -0,9472 \approx -0,9472$$

$$p(t) = \frac{160}{170,9472}$$

$$\frac{60 - p(t)}{p(t)} = 0,3878 \Rightarrow p(t) = \frac{60 - 43,73}{1,3878} \approx$$

J Mínimos cuadrados no lineal ahora, con 3 parámetros
L, c y r, y tengo que hacer $\min_{\substack{L \\ c \\ r}} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [y_i - p_i]^2$, y
esto no lo puedo linearizar así que me quedaría
un sistema de 3 ec. y 3 inc. no lineal ✓

Assignatura:

Estudiant/a:

Data:

Full _____ de _____

Croquis: \rightarrow Apartado ① Hoja 1
 \rightarrow Apartado ② Hoja 1 y 3
 Los Apartados ③ Reverso hoja 2

- 7) a) El peso habría de ser tal que se pudiesen integrar polinomios de grado 0, es decir

$$\text{Aproximación exacta} \quad \int_0^1 w_0 f(x_0) = \int_0^1 f(x) dx.$$

$$\text{En concreto, si } f(x) = 1 \quad w_0 = 1 \quad \checkmark$$

Vemos si integra polinomios de grado 1. El x
 $x_0 = f(x_0) = \int_0^1 x = \frac{1}{2}$. Es decir, si x en $\frac{1}{2}$ tiene orden 1 (se ve que w_0 integra a x^2) y en caso contrario es orden 0. ✓

b) $w_0 f(x_0) + w_1 f(x_1) = \int_0^1 f(x) dx$ para que integre $f(x) = 1$

$$w_0 + w_1 = 1 \quad \checkmark$$

Para que integre a x

$$w_0 x_0 + w_1 x_1 = \frac{1}{2} \quad \checkmark$$

Tengo 3 grados de libertad w_0, w_1, x_1 , así que puedo imponer tb. que integre a x^2

$$w_0 x_0^2 + w_1 x_1^2 = \frac{1}{3} \quad \checkmark$$

c) $w_0 + w_1 = 1 \quad w_1 = 1 - w_0$

$$0,2 w_0 + w_1 x_1 = \frac{1}{2} \quad 0,2 w_0 + x_1 - x_1 w_0 = \frac{1}{2}$$

$$0,04 w_0 + w_1 x_1^2 = \frac{1}{3}$$

$$\frac{0,02 - 0,04 x_1}{0,2 - x_1} + 0$$

$$w_0 (0,2 - x_1) = \frac{1}{2} - x_1$$

$$w_0 = \frac{\frac{1}{2} - x_1}{0,2 - x_1}$$

Assignatura: _____

Estudiant/a: _____

Data: _____

$$\omega_1 = 1 - \omega_0$$

$$0,2\omega_0 + x_1(1-\omega_0) = \frac{1}{2} \quad \omega_0(0,2-x_1) = \frac{1}{2} - x_1$$

$$0,04\omega_0 + x_1^2(1-\omega_0) = \frac{1}{3}$$

$$0,04 \cdot \frac{0,5-x_1}{0,2-x_1} + x_1^2 \left(\frac{0,2-\cancel{0,5}}{0,2-x_1} - \frac{\cancel{0,5}}{0,2-x_1} \right) = \frac{1}{3}$$

$$0,04(0,5-x_1) - 0,3x_1^2 = \frac{0,2}{3} - \frac{x_1}{3} \quad ?$$

$$0,3x_1^2 + (0,04 - \frac{1}{3})x_1 + \frac{0,2}{3} - 0,02 = 0$$

$$0,3x_1^2 - 0,2933x_1 + 0,0667 = 0 \quad \rightarrow \text{Discriminant } 0,1658$$
$$x_1 = \frac{0,2933 \pm \sqrt{0,2933^2 - 4 \cdot 0,3 \cdot 0,0667}}{2 \cdot 0,3}$$
$$x_1 = \frac{0,2933 \pm \sqrt{0,0858}}{0,6}$$
$$x_1 = \frac{0,2933 \pm 0,2928}{0,6}$$
$$x_1 = \frac{0,5861}{0,6} \quad \text{or} \quad x_1 = \frac{0,0055}{0,6}$$
$$x_1 = 0,9768 \quad \text{or} \quad x_1 = 0,0092$$

$$w_0 + w_1 = 1 \rightarrow w_1 = 1 - w_0$$

$$w_0 x_0 + w_1 x_1 = \frac{1}{2} \rightarrow w_0 x_0 + (1-w_0) x_1 = \frac{1}{2} \quad w_0 = \frac{0,5 - x_1}{x_0 - x_1}$$

$$w_0 x_0^2 + w_1 x_1^2 = \frac{1}{3}$$

$$\left(\frac{0,5 - x_1}{x_0 - x_1} \right) x_0^2 + \left(1 - \frac{0,5 - x_1}{x_0 - x_1} \right) x_1^2 = \frac{1}{3}$$

$$0,5 x_0^2 - x_0^2 x_1 + (x_0 - 0,5) x_1^2 = \frac{1}{3} (x_0 - x_1)$$

$$x_1^2 (x_0 - 0,5) + x_1 (-x_0^2 + \frac{1}{3}) + 0,5 x_0^2 - \frac{1}{3} x_0 = 0$$

$$x_1 = \frac{x_0^2 - \frac{1}{3} \pm \sqrt{(x_0^2 - \frac{1}{3})^2 - 4(x_0 - 0,5)(0,5x_0^2 - \frac{1}{3}x_0)}}{2x_0 - 1} \quad \text{si } x_0 \neq 0,5$$

$$\downarrow \quad w_0 = \frac{0,5 - x_1}{x_0 - x_1} \quad x_0 \neq x_1$$

$$w_1 = 1 - w_0$$

③ En el caso concreto $x_0 = 0,2$

$$x_1 = \frac{0,04 - \frac{1}{3} \pm \sqrt{(0,04 - \frac{1}{3})^2 - 4 \cdot (-0,3)(0,5 \cdot 0,04 - \frac{1}{3} \cdot 0,2)}}{2(0,2) - 1}$$

$$= \frac{0,04 - \frac{1}{3} \pm 0,1733}{-0,8} \quad \begin{array}{l} \nearrow 0,2 \\ \searrow 0,7777 \end{array} \quad \checkmark$$

$$\begin{cases} w_0 = 0,4807 \\ w_1 = 0,5193 \end{cases} \quad \checkmark$$

$$I = 0,4807 e^{0,04} + 0,5193 \cdot e^{0,7777} = 1,4517 \quad \checkmark$$

$$\begin{array}{c} \cancel{0,4807} + \\ \frac{25}{52} e^{0,04} + \frac{27}{52} e^{(\frac{7777}{1000})^2} = \end{array}$$

Assignatura:

Estudiant/a:

Data:

HOJA IMPORTANTE

$$x_1 = \frac{x_0^2 - \frac{1}{3} + \sqrt{(x_0^4) \frac{2}{3} x_0^2 + \frac{1}{9} - (2x_0^3 + x_0^2) + \frac{4}{3} x_0^2}}{2x_0 - 1} =$$

$$= \frac{x_0^2 - \frac{1}{3} + \sqrt{x_0^4 - 2x_0^3 + \frac{5}{3}x_0^2 - \frac{2}{3}x_0 + \frac{1}{9}}}{2x_0 - 1} =$$

$$(x_0^2 - x_0 + \frac{1}{3})^2$$

$$= \frac{x_0^2 - \frac{1}{3} \pm (x_0^2 - x_0 + \frac{1}{3})}{2x_0 - 1} \quad \rightarrow \quad \frac{2x_0^2 - x_0}{2x_0 - 1} = x_0 \quad \begin{matrix} \text{no vale} \\ x_0 \neq x_1 \end{matrix}$$

$$\frac{x_0 - \frac{2}{3}}{2x_0 - 1} = \frac{3x_0 - 2}{6x_0 - 3}$$

$$w_0 = \frac{0,5 - \frac{3x_0 - 2}{6x_0 - 3}}{x_0 - \frac{3x_0 - 2}{6x_0 - 3}} = \frac{0,5 - 1,5 - 3x_0 + 2}{6x_0^2 - 6x_0 + 2} = \frac{1}{4(1 - 3x_0 + 3x_0^2)} \quad \checkmark$$

$$w_1 = 1 - \frac{1}{4(1 - 3x_0 + 3x_0^2)} = \frac{3 - 12x_0 + 12x_0^2}{4(1 - 3x_0 + 3x_0^2)}$$

Para el caso $x_0 = 0,5$ es distinto

pues al despejar ya sale ($w_0 = \frac{0,5 - x_1}{0,5 + x_1} = 1$) $w_1 = \textcircled{0}$

w_0

$$\cancel{x_0} \quad \cancel{x_1} \quad \cancel{x_2} \quad \cancel{x_3} \quad w_0 x_0^2 = \frac{1}{3} \quad X$$

Sistema incompatible
no tiene de orden 2.

Notese que aquí tiene orden 2, porque a los polinomios de grado 3 ya no los integra. Notese que en el caso anterior:

$$0,2^3 \cdot w_0 + \left(\frac{7}{9}\right)^3 \cdot w_1 = 0,2^3 \cdot \frac{25}{4 \cdot 13} + \left(\frac{7}{9}\right)^3 \cdot \frac{27}{52} \neq \frac{1}{4}$$

Si x_0 coincide con un punto de Gauss,
si tenemos orden 3.

→ Por qué?