

Optimal Stopping and Free-Boundary Problems – Peskir, Shiryaev

1.1. Aceramiento de martingala (super)

Sea $(G_n)_{n \geq 0}$ un proceso estocástico discreto definido sobre $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}, P)$ y adaptado a $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$.

G_n se interpreta como la ganancia obtenida al parar la observación G al tiempo n .

Paro óptimo: Detener $(G_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de tal manera que se maximice la ganancia esperada $\rightarrow V_* = \sup_{\tau} E(G_\tau)$.

Necesitamos suponer $E(\sup_{n \leq k \leq N} |G_k|) < \infty$.

Horizonte finito

Para $0 \leq n \leq N < \infty$ se define recursivamente

$$S_n^N = G_n \text{ si } n = N, \quad (1.1.6)$$

$$S_n^N = \max\{G_n, E(S_{n+1}^N | \mathcal{F}_n)\}. \quad (1.1.7)$$

↳ Supermartingala

Definimos $T_n^N = \inf\{n \leq k \leq N : S_k^N = G_k\}$.

Teorema 1.2 (Horizonte finito)

$$(i) \quad \begin{cases} S_n^N \geq E(G_\tau | \mathcal{F}_n), \quad \tau \text{ tdp } 0 \leq n \leq N \\ S_n^N = E(G_{T_n^N} | \mathcal{F}_n). \end{cases} \quad (1.1.9)$$

$$(1.1.10)$$

Dem

(1.1.9) Procedemos por inducción hacia atrás.

Si $n = N$, $S_N^N = G_N = \mathbb{E}(G_N | \mathcal{F}_N)$.

Supongamos que (1.1.9) se satisface

para $n = N, N-1, \dots, k$ con $k \geq 1$, y probemos
para $n = k-1$.

Sean $k-1 \leq \tau \leq N$ y $\bar{\tau} = \tau \vee k$ t.d.p., de modo que $k \leq \bar{\tau} \leq N$.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(G_\tau | \mathcal{F}_{k-1}) &= \mathbb{1}_{\{\tau=k\}} \mathbb{E}(G_{k-1} | \mathcal{F}_{k-1}) \\ &\quad + \mathbb{1}_{\{\tau \geq k\}} \mathbb{E}(G_{\bar{\tau}} | \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= \mathbb{1}_{\{\tau=k\}} G_{k-1} + \\ &\quad \mathbb{1}_{\{\tau \geq k\}} \mathbb{E}(\mathbb{E}(G_{\bar{\tau}} | \mathcal{F}_k) | \mathcal{F}_{k-1}).\end{aligned}$$

Por h.d.i. $\mathbb{E}(G_{\bar{\tau}} | \mathcal{F}_k) \leq S_k^N$,

$$\begin{aligned}\therefore \mathbb{E}(G_\tau | \mathcal{F}_{k-1}) &\leq \mathbb{1}_{\{\tau=k\}} S_{k-1}^N + \mathbb{1}_{\{\tau \geq k\}} \underbrace{\mathbb{E}(S_k^N | \mathcal{F}_{k-1})}_{\leq S_{k-1}^N} \\ &\leq S_{k-1}^N.\end{aligned}$$

(1.1.10) En el paso inductivo se usan

$$G_{k-1} = S_{k-1}^N \text{ en } \{\tau_{k-1}^N = k-1\} \quad (\tau_{k-1}^N = \inf\{k-1 \leq m \leq N : S_m^N = G_m\})$$

y $\mathbb{E}(S_k^N | \mathcal{F}_{k-1}) = S_{k-1}^N$ en $\{\tau_{k-1}^N \geq k\}$ para probar

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(G_{\tau_{k-1}^N} | \mathcal{F}_{k-1}) &= \mathbb{1}_{\{\tau_{k-1}^N = k-1\}} G_{k-1} + \mathbb{1}_{\{\tau_{k-1}^N \geq k\}} \mathbb{E}(\mathbb{E}(G_{\tau_{k-1}^N} | \mathcal{F}_k) | \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= \mathbb{1}_{\{\tau_{k-1}^N = k-1\}} S_{k-1}^N + \mathbb{1}_{\{\tau_{k-1}^N \geq k\}} \mathbb{E}(S_k^N | \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= S_{k-1}^N.\end{aligned}$$



Cap 1.2: Acercamiento Markoviano

Sea (X_n) una cadena de Markov homogénea en el tiempo definida sobre $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}, P_x)$, y que toma valores en (E, \mathcal{B}) , con $E = \mathbb{R}^d$, $d \geq 1$.

S.p.g. supongamos $(\Omega, \mathcal{F}) = (E^{\mathbb{N}_0}, \mathcal{B}^{\mathbb{N}_0})$, de modo que el mapeo canónico $\Theta_n: E^{\mathbb{N}_0} \rightarrow E^{\mathbb{N}_0}$, $\Theta_n(w)(k) = w(n+k)$ esté bien definido.

Suponemos $P_x(X_0 = x) = 1$ y que el mapeo $x \mapsto P_x(F)$ es medible $\forall F \in \mathcal{F}$. $\left(\begin{array}{l} x \mapsto E_x(z), \text{ con} \\ z \text{ v.u. integrable} \\ \text{también} \end{array} \right)$.

Sea $G: E \rightarrow \mathbb{R}$ medible t.q.

- $E_x \left(\sup_{0 \leq n \leq N} |G(X_n)| \right) < \infty \quad \forall x \in E \quad (1.2.1)$
- $G(X_N) = 0$ si $N = \infty$.

Problema de punto óptimo:

$$V(x) = \sup_{0 \leq \tau \leq N} E_x G(X_\tau) \quad (1.2.2)$$

con $x \in E$ y τ t.d.p c.r. $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$.

Analogía con el caso 1.1.

Sea $G_n = G(X_n)$, $n \geq 0$.
 ↳ dependencia al tiempo n

Recuperando la notación de la sección 1.1.,

$$S_n^N = G_n = G(X_n) \text{ si } n = N$$

$$S_n^N = \max \{ G_n, \mathbb{E}(S_{n+1}^N | F_n) \} \quad \text{si } n \in \{N-1, \dots, 0\}.$$

$$T_0^N = \inf \{n \leq k \leq N : S_k^N = G_k\}.$$

$$\text{P.D. } S_n^N = V^{N-n}(X_n) = \sup_{0 \leq \tau \leq n} \mathbb{E}_{X_\tau}(G(X_\tau))$$

Denotemos

$$C_n = \{x \in E : V^{N-n}(x) > G(x)\}, \quad 0 \leq n \leq N.$$

$$D_n = \{x \in E : V^{N-n}(x) = G(x)\},$$

$$T_D = \inf \{0 \leq n \leq N : X_n \in D_n\}.$$

Fijar N , figura al revés
se descompleja la región
Definir cuándo se toca
la región D_n .

Operador de transición T de X :

$$TF(x) = \mathbb{E}_x F(X_1), \quad x \in E,$$

donde $F: E \rightarrow \mathbb{R}$ es una función medible

tal que $F(X_1)$ es integrable c.r. P_x $\forall x \in E$.

Ver que hay algo
que se repite
en el tiempo

**Teorema 1.7. (Horizonte finito: Caso homogéneo
en el tiempo)**

Suponiendo $\mathbb{E}(\sup_{0 \leq n \leq N} |G(X_n)|) < \infty$ (1.2.1) tenemos
que V^n dada por $V^n(x) = \sup_{0 \leq \tau \leq n} \mathbb{E}_x(G_\tau)$ satisface

$$(WB) \quad V^n(x) = \max \{G(x), T V^{n-1}(x)\} \quad (x \in E) \quad (1.2.9)$$

para $n = 1, \dots, N$ y $V^0 = G$. Más aún,

(i) El tdp T_0 es óptimo ($\mathbb{E}_x(G_{T_0}) = V^0(x)$)

(ii) Si τ^* es un tdp óptimo, $T_0 \leq \tau^*$ P_x -c.s.

(iii) $(V^{N-n}(X_n))_{0 \leq n \leq N}$ es la supermartingala más
pequeña que domina a $(G(X_n))_{0 \leq n \leq N}$ bajo P_x
para $x \in E$ fija.

(iv) El proceso detenido $(V^{N-n \wedge T_0}(X_{n \wedge T_0}))_{0 \leq n \leq N}$
es una martingala bajo P_x p.t. $x \in E$.

Dem $0 \leq n \leq N$

1. (WB) Recordemos de (1.1.10) que $S_n^N = \mathbb{E}_x(G(X_{\tau_0^{n-n}}) | \mathcal{F}_n)$... (*)

Como $S_k^{n-n} \circ \theta_n = S_{n+k}^N$, $S_n^{n-n} = f(x_0, x_1, \dots, x_{n-n})$ $S_n^N = \begin{cases} G_n & \text{si } n=N \\ \max(G_n, \mathbb{E}(S_n^N | \mathcal{F}_n)) & \text{otherwise} \end{cases}$

$$\tau_n^N = n + \tau_0^{n-n} \circ \theta_n. \quad \text{--- (***)}$$

$$\tau_n^N = \inf\{k \in \mathbb{N} \leq N : S_k^{n-n} = G_n\}$$

Pues $\tau_0^{n-n} \circ \theta_n = \inf\{k \leq N-n : S_k^{n-n} = G(X_k) \circ \theta_n\}$

$$= \inf\{k : 0 \leq k \leq N-n, S_{k+n}^N = G(X_{k+n})\}$$

$$= \inf\{k' : n \leq k' \leq N, S_{k'}^N = G(X_{k'})\} - n$$

Combinando (*) y (***) ,

$$\begin{aligned} S_n^N &= \mathbb{E}_x(G(X_{n+\tau_0^{n-n}}) | \mathcal{F}_n) = \mathbb{E}_x(G(X_{\tau_0^{n-n}}) \circ \theta_n | \mathcal{F}_n) \\ &= \mathbb{E}_{X_n}(G(X_{\tau_0^{n-n}})) = \mathbb{E}_{X_n}(G_{\tau_0^{n-n}}). \end{aligned}$$

En el Teo 1.2. se prueba

$$\mathbb{E}_x(G_{\tau_0^{n-n}}) = \mathbb{E}(G_{\tau_0^{n-n}}|x=x) \geq \mathbb{E}(G_\tau|x_0=x) = \mathbb{E}_x(G_\tau) \quad \forall 0 \leq \tau \leq N-n \text{ tdp.}$$

$$\mathbb{E}(G_{\tau_0^{n-n}} | \mathcal{F}_0) = S_0^{n-n} \geq \mathbb{E}(G_\tau | \mathcal{F}_0)$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}_{X_n}(G_{\tau_0^{n-n}}) = V^{n-n}(X_n). \quad \therefore S_n^N = V^{n-n}(X_n).$$

Por un lado $V^{n-n}(X_n) = S_n^N = \max(G(X_n), \mathbb{E}_x(\underbrace{S_{n+1}^N}_{V^{n-n-1}(X_n)} | \mathcal{F}_n))$.

Aplicando la prop. de Markov

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_x(V^{n-n-1}(X_{n+1}) | \mathcal{F}_n) &= \mathbb{E}_x(V^{n-n-1}(X_1) \circ \theta_n | \mathcal{F}_n) \\ &= \mathbb{E}_{X_n}(V^{n-n-1}(X_1)). \\ &= TV^{n-n-1}(X_n) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow V^{n-n}(X_n) = \max(G(X_n), TV^{n-n-1}(X_n)) \quad \forall 1 \leq n \leq N.$$

Como $X_0 = x$ bajo P_x , (WB) $\Rightarrow V_{|x}^N = \max(G(x), TV^{n-1}|x))$ sigue tomando $n=0$.

$$k \leq n \leq N, \quad \frac{N-n}{n-k}$$

$$2. \quad (\text{i}) \quad \tau_0 = \inf\{0 \leq k \leq N : X_k \in D_n\} \quad \xrightarrow{x \in E: V^{n-n}(x) = G(x)} \text{optimo}$$

no es aleatorio

Se sigue directamente de $V_{|x}^N = S_n^N = \mathbb{E}_{X_n}(G(X_{\tau_0^{n-n}}))$

$$\mathbb{E}_X(G_{T_0^n}) = V^{N-n}(X_n) \rightarrow n=0, X_0=x \text{ bajo } P_X$$

$$T_0 = \inf\{0 \leq t \leq N : X_t \in D_n\}$$

$$T_0^n = \inf\{0 \leq t \leq N : S_t^n = G_{n,t}\} \rightarrow T_0 = T_0^n \Rightarrow \mathbb{E}_X(G_{T_0}) = V^N(x)$$

(ii) Hay que probar $T_0 \leq T_* \forall T_* \text{ óptimo.}$

Af: $S_{T_*}^N = G_{T_*}$. De cualquier manera $S_k^N \geq G_k \forall 0 \leq k \leq N$, así que $S_{T_*}^N \geq G_{T_*}$. Pero si $P(S_{T_*}^N > G_{T_*}) > 0$, entonces $\mathbb{E}_x(G_{T_*}) < \mathbb{E}_x(S_{T_*}^N) \leq \mathbb{E}_x(S_0)$ por el teo. de muestreo opcional y la propiedad de submartingala de $(S_k^N)_{0 \leq k \leq N}$ (iii). Como $\mathbb{E}_x(S_0) = \mathbb{E}_x(G_{T_0}) = V^N(x) = \sup_{0 \leq T \leq N} \mathbb{E}_x(G_T)$, tendríamos $\mathbb{E}_x(G_{T_*}) < V^N(x)$ y se contradeciría la optimidad de T_* . $\therefore S_{T_*}^N = G_{T_*}$ y dado que $T_0^n = T_0 \Leftrightarrow$ el tiempo más pequeño en que esto ocurre, se sigue el resultado. $\rightarrow T_0 \leq T_*$

$$\mathbb{E}_x(G_{T_*}) = \mathbb{E}_x(1_{G_{T_*} = S_{T_*}^N} G_{T_*}) + \mathbb{E}_x(1_{G_{T_*} < S_{T_*}^N} G_{T_*})$$

$$(S_k^N)_{0 \leq k \leq N} < \mathbb{E}_x(1_{G_{T_*} = S_{T_*}^N} S_{T_*}^N) + \mathbb{E}_x(1_{G_{T_*} < S_{T_*}^N} G_{T_*})$$

(iii) $(V^{N-k}(X_k))_{0 \leq k \leq N}$ es la supermartingala más pequeña que domina a $(G_k)_{0 \leq k \leq N}$ bajo P_X .

Por definición $S_k^N \geq \mathbb{E}_x(S_{k+1}^N | \mathcal{F}_k)$ y $S_k^N \geq G_k \forall 0 \leq k \leq N$. $\therefore (S_k^N)_{0 \leq k \leq N}$ es una supermartingala que domina a $(G_k)_{0 \leq k \leq N}$.

Si $(\tilde{S}_k)_{0 \leq k \leq N}$ es otra supermartingala que domina a $(G_k)_{0 \leq k \leq N}$, entonces $\tilde{S}_k \geq S_k^N P_X\text{-c.s.}$ se puede verificar por inducción sobre $k=N, N-1, \dots$

Si $k=N$, $S_N^N = G_N \leq \tilde{S}_N$. Supongamos $\tilde{S}_k \geq S_l^N \forall l \leq k \leq N$, $l \geq 1$, y probemos para $l-1$. Dado que $S_{l-1}^N = \max\{G_{l-1}, \mathbb{E}_x(S_l^N | \mathcal{F}_{l-1})\}$ y $\mathbb{E}_x(S_l^N | \mathcal{F}_{l-1}) \leq \mathbb{E}_x(\tilde{S}_l | \mathcal{F}_{l-1})$, se sigue $S_l^N \leq \tilde{S}_l$. $S_{l-1}^N \leq \max\{G_{l-1}, \mathbb{E}_x(\tilde{S}_l | \mathcal{F}_{l-1})\} \leq \tilde{S}_{l-1}$.

(iv) $(V^{N-k \wedge T_0}(X_{k \wedge T_0}))_{0 \leq k \leq N}$ es una martingala bajo P_x .

Usaremos $V^{N-k \wedge T_0}(X_{k \wedge T_0}) = S_{k \wedge T_0}^N$ y $T_0 = T_0^N$ para calcular

$$\begin{aligned} E_x(S_{(k+1) \wedge T_0}^N | F_k) &= E_x(\mathbb{1}_{\{T_0^N \leq k+1\}} S_{k \wedge T_0}^N | F_k) + E_x(\mathbb{1}_{\{T_0^N > k+1\}} S_{k+1}^N | F_k) \\ &= \mathbb{1}_{\{T_0^N \leq k+1\}} S_{k \wedge T_0}^N + \mathbb{1}_{\{T_0^N > k+1\}} S_{k+1}^N = S_{k \wedge T_0^N}^N, \end{aligned}$$

dado que $S_k^N = E_x(S_{k+1}^N | F_k)$ en $\{T_0^N \geq k+1\} \in F_k$.

$$T_0^N = \inf \{k \in \mathbb{N}: S_k^N = G_k\}, \quad T_0^N \geq k+1 =$$

Método iterativo para calcular U-B.

Se define $QF(x) = \max\{G(x), TF(x)\}$, siempre que $F: E \rightarrow \mathbb{R}$ sea medible y $F(X_i)$ integrable c.r. a P_x $\forall x \in E$.
 No-lineal

$$\begin{aligned} \text{Luego } V^n(x) &= \max\{G(x), TV^{n-1}(x)\} \\ &= QV^{n-1} \end{aligned}$$

y se puede deducir $V^n(x) = Q^n G$ dado que $V^0 = G$.

Pruebas no lineales

$$V^n - V^{n-1} = \max\{D, TV^{n-1}(x) - V^{n-1}\}$$

Camargo: $V^n(x) = \max\{V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x)\}$, $1 \leq n \leq N$, $N \in \mathbb{N}$

En primer lugar, $(V^n)_{0 \leq n \leq N}$ es no decrec. para cada $x \in E$, pues

$$\begin{aligned} (*) \quad V^n(x) &= \sup_{0 \leq \tau \leq n} E_x(G(X_\tau)) \geq \sup_{0 \leq \tau \leq m} E_x(G(X_\tau)) = V^m(x), \\ &\forall 0 \leq m \leq n \leq N. \end{aligned}$$

En particular, si $m = n-1$, $V^n(x) \geq V^{n-1}(x)$.

Por W-B, $V^n(x) = \max\{G(x), TV^{n-1}(x)\} \geq TV^{n-1}(x)$,
así que $V^n(x) \geq \max\{V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x)\}$.

Como $V^0(x) = G(x)$, de W-B también se sigue $V^n(x) \geq G(x) \quad \forall 1 \leq n \leq N$,
por lo que $\max\{G(x), TV^{n-1}(x)\} \leq \max\{V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x)\}$.
 $\therefore \max\{G(x), TV^{n-1}(x)\} = V^n(x)$.

$P_{\text{enc}} = \text{Sols no lincal}$

\hookrightarrow Control óptimo

\hookrightarrow No es monotono

V ?

Caso E finito

La matriz de transición de $(X_n)_{n \geq 0}$

$P \in \mathbb{R}^{N \times N}$, $P = (P_{ij})$.

Supongamos $E = \{1, 2, \dots, N\}$.

$$\begin{aligned} \Rightarrow TF(x) &= E_x(F(X_1)) = \sum_k F(k) P_x(X_1 = k) \\ &= \sum_k F(k) P_{xk} \\ &= (\bar{P} \cdot \bar{F})_{x, \cdot}, \quad \rightarrow \begin{matrix} x\text{-ésimo} \\ \text{renglón de} \\ \bar{P} \cdot \bar{F} \end{matrix} \end{aligned}$$

dónde $\bar{F} = (F(1), F(2), \dots, F(N)) \in \mathbb{R}^N$.

¿Qué pasa si matamos a $(X_n)_{n \geq 0}$
en un tiempo geométrico?

$q \in (0, 1)$

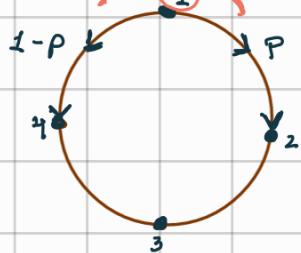
Sean T_1, T_2, \dots v.a. i.i.d. t.q. $T_i \sim \text{Unif}(0, 1)$

Sup. $(T_n) \perp \underline{\perp} (X_n)$

\uparrow

\downarrow

$A = \lim_{n \rightarrow \infty} P(T_n \leq q) = P(T_1 \leq q)$



$$\hat{X}_k = \begin{cases} X_k & \text{si } T_i < q \text{ y } i \in \{1, \dots, n\} \\ 0 & \text{si } \max\{T_1, \dots, T_n\} \geq q \end{cases}$$

¿Cómo se refleja esto en la matriz de transición?

Sea $\hat{P} \in \mathbb{R}^{(N+1) \times (N+1)}$ definida por $\hat{P}_{ij} = P(\hat{X}_1 = j | \hat{X}_0 = i)$

- Si $i=0 \Rightarrow \hat{P}_{0j} = P(\hat{X}_1 = j | \hat{X}_0 = 0) = \begin{cases} 1 & \text{si } j=0 \\ 0 & \text{si } j>0 \end{cases}$
- Si $j=0 \text{ e } i>0 \Rightarrow \hat{P}_{i0} = P(\hat{X}_1 = 0 | \hat{X}_0 = i) = P(T_i \geq q) = 1-q$
- $i>1, j>1 \Rightarrow \hat{P}_{ij} = P(\hat{X}_1 = j | \hat{X}_0 = i) = P(X_1 = j, T_i < q | X_0 = i) = P(X_1 = j | X_0 = i) P(T_i < q) = p_{ij} \cdot q$
- Si $i>0, \sum_j \hat{P}_{i,j} = 1-q + q \sum_j p_{ij} = 1$.
 $i=0 \Rightarrow \sum_j \hat{P}_{0,j} = 1$.

Laplaciano en el círculo

Sea $S = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 = 1\}$

$$\rightarrow \Delta u(x,y) = f(x,y), \quad (x,y) \in S^1 \setminus \{(1,0)\}$$



$$u_{xx} = f$$

$$\left\{ \int_{S^1} F_i \, d\sigma_i \right\}_{i=1}^n$$

$$u(0) = u(T) = g \quad | \text{ fórmula de Green}$$

La solución fundamental de la ecuación de Laplace en una dimensión $\Phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ está dada por $\Phi(x) = \frac{1}{2}|x|$.

Función de Green $\left\{ \begin{array}{l} -\Delta G = \delta_x \text{ en } U \\ G = 0 \text{ en } \partial U \end{array} \right.$

$$\frac{d^2 G}{dx^2} = 0 \Rightarrow G(x, y) = \begin{cases} ax + b, & 0 < x < y \\ cx + d, & y < x < 1 \end{cases}$$

$$\rightarrow G(0) = G(1)$$

$$b = 0, \quad d = -c$$

$$\rightarrow \Psi(y) = \int_0^1 \frac{d^2 G(x, y)}{dx^2} \Psi'' dx$$

$$= \int_0^1 G(x, y) \Psi'' dx$$

$$= \int_0^y ax \Psi'' dx + \int_y^1 c(x-1) \Psi'' dx$$

$$\therefore a = y^{-1}, \quad c = y$$

$$\rightarrow G(x, y) = \begin{cases} x(y^{-1}), & 0 < x < y \\ y(x-1), & y < x < 1 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f, \quad u(0) = u(1) = 0$$

$$\rightarrow u(x) = \int_0^x f(y) G(x, y) dy = \int_0^x f(y) (x(y^{-1})) dy + \int_x^1 f(y) y(x-1) dy$$

Ciudad Peng liga que sus problemas no lineales resuelven ec. parabólica no lineal

La func de valor del MB resuelve

$$\partial u_L = \max_{\Omega} \partial D / \Delta \Psi$$

procesos estable → no hay sols de viabilidad!

Artículo de Peškir: **Conjetura Gapeev-Shiryayev**

Monotonía entre la deriva y varianza dice.

→ Monotonía de la función valor.

E) Laplaciano discreto

Motivación: La ruina del jugador

Sean $N > 0$ y $E = \{0, 1, \dots, N\}$.

Sea (S_n) una CA en E .

$T = \min\{n : S_n = 0 \vee S_n = N\}$.

Definimos $F: E \rightarrow \mathbb{R}$ como

$$F(x) = P(S_T = N \mid S_0 = x).$$

Sabemos que $F(0) = 0$, $F(N) = 1$ y

$$F(x) = \frac{1}{2}(F(x+1) + F(x-1)) \dots (*)$$

Se puede probar $F(x) = x/N$.

En general, si $a, b \in \mathbb{R}$, entonces la única

función $F: E \rightarrow \mathbb{R}$ que satisface $(*) \rightarrow$ Laplace

$$F(0) = a, \quad F(N) = b, \quad \text{es}$$

$$F(x) = a + \frac{x(b-a)}{N}.$$

La idea es extender este resultado a d dimensiones, $d \geq 1$.

Sea $F: \mathbb{Z}^d \rightarrow \mathbb{R}$ cualquier función.

y (S_n) una CA en \mathbb{Z}^d .

Operador de transición:

$$T F(x) = \mathbb{E}_x(F(S_1))$$

$$= \sum_{y \in \mathbb{Z}^d} F(y) P_x(S_1=y)$$

$$= \sum_{|x-y|=1} F(y) \frac{1}{2d}$$

De esta manera podemos definir el laplaciano discreto

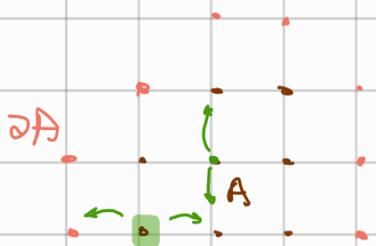
$$\mathcal{L} F(x) := (T - I) F(x) = \frac{1}{2d} \sum_{|x-y|=1} (F(y) - F(x))$$

- $\mathcal{L} F(x) = \mathbb{E}_x[F(S_1)] - F(x)$
 $= \mathbb{E}_x[F(S_1) - F(S_0)]$

Problema de Dirichlet para funciones armónicas

Sea $A \subseteq \mathbb{Z}^d$ finito.

Definimos $\partial A = \{z \in \mathbb{Z}^d \setminus A : \text{dist}(z, A) = 1\}$



$$\bar{A} := A \cup \partial A$$

Problema de Dirichlet

Dada $F : \partial A \rightarrow \mathbb{R}$, queremos

una extensión $\tilde{F} : \bar{A} \rightarrow \mathbb{R}$ y

que satisfaga

$$\tilde{F}$$

$$\mathcal{L} F(x) = 0 \quad \forall x \in A \dots (z)$$

(I) se conoce como la ecuación de Laplace.
 Cualquier función F que la satisfaga como una función armónica.

$$T_A = \inf \{n \geq 0 : S_n \notin A\}$$

Teorema 1. Si $A \subseteq \mathbb{R}^d$ es finito, entonces para toda función $F: \partial A \rightarrow \mathbb{R}$, la única extensión de F a \bar{A} que satisface (I)

es

$$(2) \dots F(x) = \mathbb{E}[F(S_{T_A}) | S_0 = x] = \sum_{y \in \partial A} P(S_{T_A} = y | S_0 = x) F(y)$$

$\rightarrow T_A < \infty$ desde el inicio $\Leftrightarrow \mathbb{P}_A < \infty$

Dem. Sean $x \in A$, $y \in \partial A$ y notemos que

$$\begin{aligned} P(S_{T_A} = y | S_0 = x) &= \sum_{|x-z|=1} P(S_{T_A} = y, S_1 = z | S_0 = x) \\ &= \sum_{|x-z|=1} P(S_{T_A} = y | S_1 = z, S_0 = x) P(S_1 = z | S_0 = x) \\ &= \sum_{|x-z|=1} P(S_{T_A} = y | S_0 = z) \frac{1}{2d} \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} S_0 = x \in A, \quad T_A = \inf \{n \geq 1 : S_n \notin A\}. \\ \text{Por definición } T_A = \inf \{n \geq 0 : S_n \notin A\} \\ \Rightarrow T_A + 1 = \inf \{n \geq 1 : S_{n-1} \notin A\} \\ T_A + 1 = \inf \{n \geq 1 : S_n \notin A\} = T_A \end{aligned} \right\} \begin{array}{l} \text{Bajo} \\ S_0 = x \end{array}$$

$$\begin{aligned} P(S_{T_A} = y | S_0 = z) &= P(S_{T_A+1} = y | S_1 = z) \\ &= P(S_{T_A} = y | S_0 = z) \end{aligned}$$

Entonces

$$\mathbb{E}[F(S_1) | S_0 = x] = \sum_{|x-z|=1} \sum_{z \in \partial A} F(z)$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{2d} \sum_{|x-z|=1} \mathbb{E}[F(S_{T_A}) | S_0 = z] \\
&= \frac{1}{2d} \sum_{|x-z|=1} \sum_{y \in \partial A} P(S_{T_A} = y | S_0 = z) F(y) \\
&= \sum_{y \in \partial A} F(y) \sum_{|x-z|=1} \frac{1}{2d} P(S_{T_A} = y | S_0 = z) \\
&= \sum_{y \in \partial A} F(y) P(S_{T_A} = y | S_0 = x) \\
&= \mathbb{E}[F(S_{T_A}) | S_0 = x] = F(x)
\end{aligned}$$

$$\therefore \mathcal{L}F(x) = \mathbb{E}[F(S_1) | S_0 = x] - F(x) = 0.$$

$\therefore F$ es armónica.

Falta probar que \hat{F} es única

Sea \hat{F} una extensión armónica de $F: \partial A \rightarrow \mathbb{R}$ y definamos $M_n = \hat{F}(S_{n \wedge T_A})$.

Por la propiedad de Markov,

$$\mathbb{E}[\hat{F}(S_{(n+1) \wedge T_A}) | S_0, \dots, S_n] \rightarrow \mathbb{E}[N_{n+1} | S_0, \dots, S_n]$$

$$= \mathbb{E}[I(T_A \leq n) \hat{F}(S_{T_A}) | S_0, \dots, S_n]$$

$$+ \mathbb{E}[I(T_A > n) \hat{F}(S_{n+1}) | S_0, \dots, S_n]$$

$$= I(T_A \leq n) \hat{F}(S_{T_A}) + I(T_A > n) \mathbb{E}_{S_n}[\hat{F}(S_1)]$$

$$= I(T_A \leq n) \hat{F}(S_{T_A}) + I(T_A > n) \hat{F}(S_n)$$

$$= \hat{F}(S_{T_A \wedge n}) = M_n$$

$\therefore (M_n)$ es una martingala

Por muestra opcional, $\mathbb{E}[N_n] = \mathbb{E}[N_0]$.

Si $S_0 = x \in \bar{A}$, entonces

$$\hat{F}(x) = \hat{F}(S_0) = \mathbb{E}[N_0] = \mathbb{E}[N_n] = \sum_{y \in \bar{A}} P(S_{n \wedge T_n} = y) \hat{F}(y).$$

Como siempre podemos conectar dos puntos de \bar{A} por medio de (S_n) , entonces $T_n < \infty$ ($\forall A < \infty$) y tomando límite

$$\hat{F}(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{y \in \bar{A}} P(S_{n \wedge T_n} = y) \hat{F}(y) = \sum_{y \in \bar{A}} P(S_{T_n} = y) \hat{F}(y) = F(x)$$

$$\therefore \hat{F} = F$$



Peskiv - Opciones Americanas

Recursión Cenango
Probar equivalencia

$$V^n(x) = \max \{ V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x) \}$$

$$\begin{aligned} F &= G \\ \hat{F} &= \max \{ F, TV \} \\ Q^F &= \max \{ G, TV \} \end{aligned}$$

$\forall x \in E$ la sucesión $(V^n(x))_{0 \leq n \leq N}$

es no decreciente.

En particular $V^n(x) \geq V^{n-1}(x)$. Por W-B,

$$V^n(x) = \max \{ G(x), TV^{n-1}(x) \} \geq TV^{n-1}(x)$$

$$\therefore V^n(x) \geq \max \{ V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x) \}.$$

Como $V^0(x) = G(x)$, se sigue por esto

y por W-B que $V^{n-1}(x) \geq G(x) \quad \forall 1 \leq n \leq N$,

y por tanto

$$\max \{ G(x), TV^{n-1}(x) \} \leq \max \{ V^{n-1}(x), TV^{n-1}(x) \}$$

$\max_{\mathbb{Z}^d} \varphi(x), \quad \nabla \varphi(x) = -\max_{\mathbb{Z}^d} \nabla \varphi(x), \quad \nabla \varphi(x).$

$$\therefore V^n(x) = \max \{ V^{n-1}(x), T V^{n-1}(x) \}, \quad 1 \leq n \leq N.$$

Ecuación del Calor

Sea $A \subseteq \mathbb{Z}^d$ finito con frontera ∂A .

Denotamos por $P_n(x)$ la temperatura en $x \in A$ al tiempo n .

Fijamos la temperatura en ∂A como cero:

$$P_n(x) = 0 \quad \forall x \in \partial A.$$

Condición inicial: $P_0(x) = f(x)$.

$$\rightarrow P_{n+1}(x) = \frac{1}{2d} \sum_{|x-y|=1} P_n(y). \quad \dots (*)$$

Introduciendo $\partial_n P_n(x) = P_{n+1}(x) - P_n(x)$,

$$\left\{ \begin{array}{l} \partial_n P_n(x) = \frac{1}{2d} \sum_{|x-y|=1} P_n(y) - P_n(x) \\ \qquad \qquad \qquad = L P_n(x). \end{array} \right. \quad \dots (*)$$

• Ecuación del calor discreta

Si $f(x) = 1$ y $f(y) = 0$ $\forall y \neq x$,

$$P_n(y) = P(S_{n \wedge T_A} = y \mid S_0 = x) \xrightarrow[S_{(n \wedge T_A)}]{\quad} \begin{cases} \text{Backward} \\ \text{Forward} \end{cases} \quad \left. \begin{array}{l} \text{(caso continuo} \\ \text{continuo} \end{array} \right)$$

$$P_{n+1}(y) = \frac{1}{2d} \sum_{|y-z|=1} P(S_{n \wedge T_A} = y \mid S_0 = x)$$

Para construir soluciones más generales a la ecuación de calor conviene analizar

$$P_n(x) = \lambda^n \phi(x) \quad \dots (\star\star)$$

$$\mathcal{L} P_n(x) = \mathcal{L}_n P_n(x) = \lambda^{n+1} \phi(x) - \lambda^n \phi(x) = (\lambda-1) \lambda^n \phi(x).$$

$$\text{Si } n=0, \mathcal{L} P_0(x) = (T-I)\phi(x) = (\lambda-1)\phi(x).$$

Nos interesa encontrar λ, ϕ t.g.

$$T\phi(x) = \lambda\phi(x).$$

$$\phi = 0 \text{ en } \partial A.$$

$\lambda \rightarrow$ valor propio, $\phi \rightarrow$ función propia.

Si $d=1$, $A = \{1, 2, \dots, N-1\}$ se pueden explícitamente las funciones propias (y valores).

$$\sin((x \pm i)\theta) = \sin(x\theta)\cos(\theta) \pm \cos(x\theta)\sin(\theta).$$

$$\Rightarrow E[\sin(\theta \cdot S_i) | S_i = x] = \frac{1}{2} [\sin((x+i)\theta) + \sin((x-i)\theta)] \\ = \cos(\theta)\sin(x\theta)$$

$$T \cdot (\sin(\theta_i))_{i \in \{1, \dots, N-1\}} = \cos(\theta) (\sin(\theta_i))_{i \in \{1, \dots, N-1\}}$$

$$\therefore (\sin(\theta), \sin(\theta_2), \dots, \sin(\theta_{N-1})) \rightarrow$$

una función propia con valor propio

$$\lambda_\theta = \cos(\theta).$$

Escogiendo $\theta_j = \pi j/N$, $j \in \{1, \dots, N-1\}$,
obtenemos $\phi_j(x) = \sin(\pi j x/N)$, que satisface
 $\phi_j(0) = \phi_j(N) = 0$ y $\lambda_0 = \cos(\frac{\pi j}{N})$.

Obs Vistos como vectores en \mathbb{R}^{N-1} ,
 $\{\phi_j\}_{j=1}^{N-1}$ son ortogonales, pues T es
simétrico. $\therefore \{\phi_j\}_{j=1}^{N-1}$ es una base
de \mathbb{R}^{N-1} .

→ Toda $f: A \rightarrow \mathbb{R}$ se puede representar

$$f(x) = \sum_{j=1}^{N-1} c_j \sin\left(\frac{\pi j x}{N}\right).$$

En este caso,

$$P_n(y) = \sum_{j=1}^{N-1} c_j \left[\cos\left(\frac{j\pi}{N}\right) \right]^n \phi_j(y).$$

Queremos calcular explícitamente los c_j .

Para esto notemos que

$$\sum_{x=1}^{N-1} \sin\left(\frac{\pi j x}{N}\right) \sin\left(\frac{\pi k x}{N}\right) = 0 \quad \text{si } j \neq k$$

$$\langle \phi_j, \phi_k \rangle$$

Por ortogonalidad de $\{\phi_j\}_{j=1}^{N-1}$

$$\text{Además, } \sum_{j=1}^{N-1} \sin^2\left(\frac{\pi j x}{N}\right) = N/2. \quad \left(\int_0^L \sin^2\left(\frac{\pi j x}{N}\right) dx \stackrel{\text{d}x = L}{=} \sum_{k=1}^N \right)$$

Sean ζ_1, \dots, ζ_N las N -ésimas raíces de la unidad ($\zeta_k \in \mathbb{C}$, $\zeta_k^N = 1$, $k=1, \dots, N$)

$$\zeta_k = \cos\left(\frac{2k\pi}{N}\right) + i \sin\left(\frac{2k\pi}{N}\right), \quad k=1, \dots, N.$$

$$\zeta_1 + \zeta_2 + \dots + \zeta_N = 0.$$

$$\therefore \sum_{x=1}^N \cos\left(\frac{\pi_j x}{N}\right) = \sum_{x=1}^N \sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right) = 0$$

$$\begin{aligned} \rightarrow \boxed{\sum_{j=1}^N \sin^2\left(\frac{\pi_j x}{N}\right)} &= \frac{1}{2} \sum_{j=1}^N \left(1 - \cos\left(\frac{2\pi_j x}{N}\right)\right) \\ &= \frac{N}{2} - \sum_{j=1}^N \cos\left(\frac{2\pi_j x}{N}\right) = \boxed{N/2} \end{aligned}$$

En el caso $f = \delta_x$ ($f(x)=1, f(y)=0, y \neq x$).

$$1 = f(x) = \sum_{j=1}^{N-1} c_j \sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right)$$

$$\sum_{j=1}^{N-1} \sin^2\left(\frac{\pi_j x}{N}\right) = \frac{N}{2} \cdot 1 = \sum_{j=1}^{N-1} \frac{N}{2} c_j \sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right)$$

$$\begin{aligned} \text{Si } y \neq x, \quad \sum_{j=1}^{N-1} \sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right) \sin\left(\frac{\pi_j y}{N}\right) &= 0 \\ &= f(y) = \sum_{j=1}^{N-1} c_j \sin\left(\frac{\pi_j y}{N}\right) \\ \therefore c_j &= \sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right) \frac{N}{2} \end{aligned}$$

Finalmente concluimos que

$$P_n(y) = P(S_{n+1} = y \mid S_0 = x) = \frac{2}{N} \sum_{j=1}^{N-1} \phi_j(x) \lambda_j^n \phi_j(y)$$

↳ $\sin\left(\frac{\pi_j x}{N}\right)$

(Caso no lineal)

$$\begin{aligned} \partial_n V^n(x) &:= V^{n+1}(x) - V^n(x) = \max \{0, T V^n(x) - V^n(x)\} \\ &= \max \{0, \Delta V^n(x)\} \\ &\hookrightarrow \text{¿Descomposiciónpectral?} \end{aligned}$$

matriz de trans.
matrada

Caso tratado

Comprobar la descomposición esp. quitando eigenvalores
con la recursión.

Verificar la recursión en el caso matemático

Artículo: ^{tipos} Peng [Cadenas de Markov no lineales]
David Criens →

Marcel Nutz (Transactions AMS)
Procesos de Lévy no lineales
↳ Δ^P ?

1. Parte numérica
2. David Criens
3. Opciones americanas \rightarrow se puede ^{como} para óptimo
↳ ¿Por qué? \rightarrow Traducirlo al contexto
de CM.

Soluciones de viscosidad.

§1. Definiciones

Sea $T > 0$ y $\Omega \subset [0, T] \times \mathbb{R}^N$.

$USC(\Omega) := \{u: \Omega \rightarrow \mathbb{R} : u \text{ es s.c. superiormente}\}$
 $LSC(\Omega) := \{u: \Omega \rightarrow \mathbb{R} : u \text{ es s.c. inferiormente}\}$.

Consideraremos

$$\begin{cases} (E) \quad \partial_t u - G(t, x, u, Du, D^2u) = 0 \text{ en } (0, T) \times \mathbb{R}^N \\ (IC) \quad u(0, x) = \psi(x), \quad x \in \mathbb{R}^N, \end{cases}$$

donde $G: [0, T] \times \mathbb{R}^N \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}^N \times \mathcal{S}(N) \rightarrow \mathbb{R}$, $\psi \in C(\mathbb{R}^N)$

Supondremos que G es continua y satisface una condición (degenerada) elíptica:

$$\begin{array}{l} \text{X-Y} \\ \forall X \geq Y, \quad X, Y \in S(N), \\ G(t, x, r, p, X) \geq G(t, x, r, p, Y). \end{array}$$

* Conseguir bibliografía del orden natural (+ definida)
Loewner

Sea $u: (0, T) \times \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}$, y $(t, x) \in (0, T) \times \mathbb{R}^N$. Denotamos $\overset{2,+}{P} u(t, x)$ al "superjet parabólico" de u en (t, x) a las triadas $(a, p, X) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^N \times S(N)$, tales que (Katzourakis)

$$\begin{aligned} u(s, y) &\leq u(t, x) + a(s-t) + \langle p, y-x \rangle \\ &+ \langle X(y-x), y-x \rangle + o(|s-t| + |x-y|^2). \end{aligned}$$

Definimos $\overset{2,+}{P} u(t, x) \rightarrow$ Puntos en $\mathbb{R} \times \mathbb{R}^N \times S(N)$

que se pueden aproximar por medio

de elementos $\overset{2,+}{P} u(t_n, x_n)$.

$$\overset{2,-}{P} u(t, x) = -\overset{2,+}{P} (-u)(t, x), \quad \overset{2,-}{P} u(t, x) = -\overset{2,+}{P} (-u)(t, x).$$

Def 1.1. (i) Una subsolución de viscosidad de (E)

en $(0, T) \times \mathbb{R}^N$ es una función $u \in USC((0, T) \times \mathbb{R}^N)$

t.q. para cada $(t, x) \in (0, T) \times \mathbb{R}^N$,

$$a - G(t, x, u(t, x), p, X) \leq 0 \quad \forall (a, p, X) \in \overset{2,+}{P} u(t, x).$$

De forma parecida, una supersolución de (E)

es una función $LSC((0, T) \times \mathbb{R}^N)$ t.q. p.c. $(t, x) \in (0, T) \times \mathbb{R}^N$,

$$a - G(t, x, u(t, x), p, X) \geq 0 \quad \forall (a, p, X) \in \overset{2,-}{P} u(t, x).$$

Una solución de viscosidad de (E) es una

función que es tanto subsolución como supersolución.

(ii) Una función $u \in USC([0, T] \times \mathbb{R}^N)$ es una solutions de viscosidad de (1.1) en $[0, T] \times \mathbb{R}^N$ si u es subsolución de (E) en $(0, T) \times \mathbb{R}^N$ y $u(0, x) \leq \psi(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}^N$.

→ Kruzkowski

→ Evans (Motivación) → Hamilton-Jacobi - Bellman

Def 1.2. Una subsol. de viscosidad de (E) (G -subsolución) en $(0, T) \times \mathbb{R}^N$, es una función $u \in USC([0, T] \times \mathbb{R}^N)$ t.q. $\forall (t, x) \in (0, T) \times \mathbb{R}^N$, $\exists \varphi \in C^2([0, T] \times \mathbb{R}^N)$ t.q. $u(t, x) = \varphi(t, x)$ y $u < \varphi$ en $(0, T) \times \mathbb{R}^N \setminus \{(t, x)\}$, tenemos

$$\partial_t \varphi(t, x) - G(t, x, \varphi(t, x), D\varphi(t, x), D^2\varphi(t, x)) \leq 0.$$

$$\partial_t u + G_u - \varepsilon \Delta u \quad \text{(cuasilineal)} \quad \partial_t u = H(t, x, u, Du, D^2u)$$

Si: $\varepsilon \rightarrow 0$ (u es al menos continua) \rightarrow máx 20 , Du y

$u = \varphi$, $\varphi \in C^\infty$ ¿Derivadas de u ?

los máx y mín locales en vez de derivadas

$$V^t(x) = \max_{0 \leq \tau \leq t} G(X_\tau)$$

Punto óptimo discreto: $V^n(x) = \max_{0 \leq \tau \leq n} G(X_\tau)$

$$\frac{\partial u}{\partial t} = (\Delta u)^+$$

$$\left\{ \begin{array}{l} V^n(x) = \max \{ V^n(x), T V^{n-1}(x) \} \\ \text{Generador inf discreto} \end{array} \right.$$

Cambiarlo por continuo.

Principios de comparación (extender principios del máximo)

¿Argumento tipo Donsker? $V^n \rightarrow B$

Programación dinámica → Korn Control estocástico (presente)

Exercicio de escritura

Escribir motivación de solución viscosa.

(X_t) \rightarrow Opciones americanas \rightarrow ver que $X \rightarrow$
máx $\{k - X_t, 0\}$ homogénea en el tiempo.

Teorema de verificación, principio de comp.,
 \exists , unicidad, ^{aproximación} y aplicación

No solo para NB, también para
procesos estables (y sus laplacianos fraccionarios
 $\frac{\partial u}{\partial t} = (-\Delta)^p u$)
 \rightarrow espectro (valores propios +)

Hector Chang (CINAT)

Control Óptimo: José Luis Ríos Garibay
Hector Jacc

Sea $\Omega \subset \mathbb{R}^N$ abierto y acotado, y sea $T > 0$.
Sean $u \in USC((0, T) \times \Omega)$ y $\varphi \in C^{1,2}([0, T] \times \Omega)$
tales que $u - \varphi$ alcanza un máximo local en
alguno $(\hat{t}, \hat{x}) \in (0, T) \times \Omega$.

En un entorno de (\hat{t}, \hat{x}) , tenemos

$$\begin{aligned} u(t, x) &\leq u(\hat{t}, \hat{x}) + \varphi(t, x) - \varphi(\hat{t}, \hat{x}) \\ &= u(\hat{t}, \hat{x}) + \alpha|t - \hat{t}| + p \cdot (x - \hat{x}) \\ &\quad + \frac{1}{2} |x - \hat{x}|^2 + o(|t - \hat{t}| + |x - \hat{x}|^2) \end{aligned}$$

donde $\alpha = \partial_t \varphi(\hat{t}, \hat{x})$, $p = D^2 \varphi(\hat{t}, \hat{x})$, $X = D^2 \varphi(\hat{t}, \hat{x})$

En general,

$$u(t, x) = u(\hat{t}, \hat{x}) + b(t - \hat{t}) + \varphi \cdot (x - \hat{x}) + \frac{1}{2} (x - \hat{x})^T Y (x - \hat{x})$$

$$+ o(|t - \hat{t}| + |x - \hat{x}|^2)$$

en un entorno de (\hat{t}, \hat{x}) , entonces
 $u \in C^{1,2}$.

En general, para $u \in USC((0, T) \times \Omega)$,

$$\overline{J}_{u(t, x)}^{2,+} = \left\{ (a, p, X) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^N \times S(N) : \begin{array}{l} \exists \eta > 0 \\ u(t, x) \leq u(s, y) + a(s-t) + p \cdot (y-x) \\ + \frac{1}{2} (y-x)^T \cdot X \cdot (y-x) + o(|s-t| + |x-y|^2) \\ \forall (s, y) \in B_n(t, x) \cap (0, T) \times \Omega \end{array} \right\}$$

$$\overline{J}_{u(t, x)}^{2,-}$$

Si $u \in C^{1,2}((0, T) \times \mathbb{R}^N)$

$$\overline{J}_{u(t, x)}^{2,+} \cap \overline{J}_{u(t, x)}^{2,-} = \overline{J}_u^{2,+} = \varphi(a_u, D_u, D^2 u)$$

Def (Sol. Visc)

$u \in USC((0, T) \times \Omega)$ \Leftrightarrow solucion de viscosidad de

$$(1.1) \quad \partial_t u - G(t, x, u, Du, D^2 u) = 0 \text{ en } (0, T) \times \Omega.$$

Si $\forall (t, x) \in (0, T) \times \Omega$ tenemos

$$\underline{\varphi - G(t, x, u, p, X) \leq 0} \quad \forall (a, p, X) \in \overline{J}_{u(t, x)}^{2,+}.$$

Podemos añadir condiciones de frontera

$$(1.2) \quad u(0,x) = f(x), \quad x \in \mathbb{D}$$

Si además $u(0,x) \leq f(x) \quad \forall x \in \mathbb{D}$,
u es subsolución de (1.1) + (1.2)

Análogamente tenemos la definición de supersolución.

Hacia el teorema de comparación.

Supongamos $u \in USC([0,T] \times \bar{\mathbb{D}})$ y
 $v \in LSC([0,T] \times \bar{\mathbb{D}})$, donde u es subsolución
de (1.1) y v es supersolución de (1.1).

$$\begin{aligned} P.D. \quad & u(0,x) \leq v(0,x) \quad \forall x \in \mathbb{D} \\ \Rightarrow \quad & u(t,x) \leq v(t,x) \quad \forall T \geq t \geq 0. \end{aligned}$$

Estrategia: Proceder por contradicción.

$$\text{Se supone } \infty > 0 := \sup_{[0,T] \times \bar{\mathbb{D}}} (u(t,x) - v(t,x)) > 0.$$

Si $u, v \in C^{1,2} \rightarrow$ Podemos aplicar principios del
máximo clásicos.

Pero $u \in USC$ y $v \in LSC$!

Tanto $J^{2,+}_{u(t,x)}$ como $J^{2,-}_{v(t,x)}$ pueden
ser vacíos !

Se opta por doblar el número de variables.
A cambio, debemos introducir un término

de penalización.

Buscamos maximizar $\Phi_\alpha(t, x, y) = u(t, x) - v(t, y) - \frac{\alpha}{2} |x - y|^2$
→ obtener máx. local $(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha)$, y dejar $\alpha \rightarrow \infty$.

Lema 3.1. (Lions et al)

Sea $u \in \text{USC}((0, T) \times \Omega)$ y $v \in \text{LSC}((0, T) \times \Omega)$.

$$M_\alpha := \sup_{[0, T] \times \Omega^2} (u(t, x) - v(t, y) - \frac{\alpha}{2} |x - y|^2).$$

Supongamos $M_\alpha < \infty \quad \forall \alpha > 0$ y que

$(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha) \in (0, T) \times \Omega^2$ tales que

$$(3.3) \quad \lim_{\alpha \rightarrow \infty} (M_\alpha - (u(t_\alpha, x_\alpha) - v(t_\alpha, y_\alpha) - \frac{\alpha}{2} |x_\alpha - y_\alpha|^2)) = 0.$$

Entonces $\lim_{\alpha \rightarrow \infty} \alpha |x_\alpha - y_\alpha|^2 = 0$

$$\begin{aligned} \text{(ii)} \quad \lim_{\alpha \rightarrow \infty} M_\alpha &= \sup_{[0, T] \times \Omega} (u(t, x) - v(t, x)) \\ &= u(\hat{t}, \hat{x}) - v(\hat{t}, \hat{x}) \end{aligned}$$

siempre que \hat{t}, \hat{x} sean puntos de acumulación de $t_\alpha \rightarrow \hat{t}$, $x_\alpha, y_\alpha \rightarrow \hat{x}$

Teorema de Comparación

$\rightarrow \max(0, \text{Tr}(X))$

Sea $G: \mathbb{S}(N) \rightarrow \mathbb{R}$ continua y no decreciente
 $(X \leq Y \iff Y - X \text{ es semi-definida positiva}).$

Supongamos $u \in \text{USC}((0, T) \times \Omega)$ y
 $v \in \text{LSC}((0, T) \times \Omega)$. son sub y supersolución
de

$$\begin{cases} \partial_t u - G(D^2 u) = 0 & \text{en } (0, T) \times \Omega \end{cases}$$

$$(1.1) \quad \begin{cases} u(t,x) = 0 & \text{en } (0,T) \times \partial\Omega \\ u(0,x) = f(x) & \text{en } \bar{\Omega} \end{cases}$$

Entonces $u \leq v$ en $(0,T) \times \bar{\Omega}$.

Dem Para $\varepsilon > 0$, $\tilde{u} = u - \varepsilon/(T-t)$ es solución de $\partial_t \tilde{u} - G(D^2 \tilde{u}) \leq -\varepsilon/(T-t)^2$.

Dado que $u \leq v \Leftrightarrow \tilde{u} \leq v$ pasando al límite $\varepsilon \rightarrow 0$, entonces podemos probar el resultado suponiendo

$$(1.2) \quad \begin{cases} (\text{i}) & u_t - G(D^2 u) \leq -\varepsilon/T^2 \\ (\text{ii}) & \lim_{t \rightarrow T^-} u(t,x) = -\infty \text{ uniformemente en } \bar{\Omega}. \end{cases}$$

debil

Por contradicción, supongamos $\sigma := \sup_{(t,x) \in \bar{\Omega}} (u(t,x) - v(t,x)) > 0$.

Para $\alpha > 0$, definimos

$$\begin{aligned} \Phi_\alpha(t, x, y) &= u(t, x) - v(t, y) - \frac{\alpha}{2} |x - y|^2 \\ \Psi_\alpha(t, x, x) &= u(t, x) - v(t, x) \end{aligned}$$

Como $u, -v \in \text{USC}$, entonces están acotadas por arriba y por tanto Φ_α alcanza un máximo local en $(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha) \in (0,T) \times \bar{\Omega}^2$.

Queremos probar que $(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha) \in [0, T_0] \times K$, con K compacto.

Que $t_\alpha \in [0, T_0]$ se sigue de (1.2).

Además, $(x_\alpha, y_\alpha) \in \{(x, y) \in \bar{\Omega}^2 : \sup_{t \in [0, T_0]} (u(t, x) - v(t, y)) \geq \frac{\sigma}{2}\}$, pues $\sup_{t \in [0, T_0]} (u(t, x_\alpha) - v(t, y_\alpha)) \geq \Phi_\alpha(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha) \geq \sigma$.

$\therefore (t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha)$ tiene un punto de acumulación $(\hat{t}, \hat{x}, \hat{y})$.

Por el lema,

$$\begin{cases} \\ \Rightarrow x_\alpha, y_\alpha \rightarrow \hat{x} \end{cases}$$

$$(i) \lim_{\alpha \rightarrow \infty} \alpha |x_\alpha - y_\alpha|^2 = 0$$

$$(ii) \lim_{\alpha \rightarrow \infty} \Phi_\alpha(t_\alpha, x_\alpha, y_\alpha) = \sup_{(t, x) \in [0, T] \times \mathbb{R}^2} (u(t, x) - v(t, x)) \\ = u(\hat{t}, \hat{x}) - v(\hat{t}, \hat{x}).$$

Olos $(\hat{t}, \hat{x}, \hat{y}) \in (0, T) \times \mathbb{R}^2$.

Pues si $\hat{t} = 0$, $\limsup_{\alpha \rightarrow \infty} (u(t_\alpha, x_\alpha) - v(t_\alpha, y_\alpha)) \leq u(0, \hat{x}) - v(0, \hat{y}) \leq 0$

Caso 2. Supongamos que $u, v \in C^{1,2}$.

$\Rightarrow \Phi_\alpha \in C^{1,2}$ y podemos aplicar el principio del máximo clásico para concluir

$$\left\{ \begin{array}{l} \partial_t \Phi_\alpha(z_\alpha) = 0, \text{ en } \mathbb{R} \\ D \Phi_\alpha(z_\alpha) = 0, \text{ en } \mathbb{R}^{2N} \\ D^2 \Phi_\alpha(z_\alpha) \leq 0, \text{ en } \mathcal{S}(2N) \end{array} \right.$$

$$\Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} (1) \partial_t u(z_\alpha) - \partial_t v(z_\alpha) = 0 \Rightarrow \partial_t u(\hat{z}) = \partial_t v(\hat{z}) \\ (2) D(u - v)(z_\alpha) = 2\alpha(x_\alpha - y_\alpha) \Rightarrow D(u - v)(\hat{z}) = 0 \\ (3) D^2(u - v)(z_\alpha) \leq 2\alpha \begin{pmatrix} I & -I \\ I & I \end{pmatrix} \end{array} \right.$$

Si $D^2 u(z_\alpha) = X$, $D^2 v(z_\alpha) = Y$, entonces

$$D^2(u - v)(z_\alpha) = \begin{pmatrix} X & 0 \\ 0 & -Y \end{pmatrix}.$$

De (3), se sigue $\forall \vec{z} \in \mathbb{R}^n$

$$\begin{pmatrix} \vec{z} \\ \vec{z} \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} X & 0 \\ 0 & -Y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \vec{z} \\ \vec{z} \end{pmatrix} \leq 2\alpha \begin{pmatrix} \vec{z} \\ \vec{z} \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} I & -I \\ I & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \vec{z} \\ \vec{z} \end{pmatrix} = 0$$

$$\begin{pmatrix} \xi^T X \\ -\xi^T Y \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \xi \\ \zeta \end{pmatrix} = \xi^T X \xi - \xi^T Y \zeta \\ = \xi^T (X - Y) \zeta$$

$$\therefore X - Y \leq 0 \rightarrow D^2 u(z_\alpha) \leq D^2 v(z_\alpha) \quad \forall \alpha > 0$$

Por hipótesis,

$$D_t u(\hat{z}) - G(D^2 u(\hat{z})) \leq -C, \quad \text{donde } C = \epsilon / T^2$$

$$D_x v(\hat{z}) - G(D^2 v(\hat{z})) \geq 0$$

$$\Leftrightarrow C \leq G(D^2 u(\hat{z})) - G(D^2 v(\hat{z})) \leq 0 \quad \blacksquare \quad C > 0.$$

Theorem 2.1 Let $u_i \in USC((0, T) \times \mathbb{R}^{N_i})$ for $i = 1, \dots, k$. Let φ be a function defined on $(0, T) \times \mathbb{R}^{N_1 + \dots + N_k}$ such that $(t, x_1, \dots, x_k) \mapsto \varphi(t, x_1, \dots, x_k)$ is once continuously differentiable in t and twice continuously differentiable in $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^{N_1 + \dots + N_k}$. Suppose that $\hat{t} \in (0, T)$, $\hat{x}_i \in \mathbb{R}^{N_i}$ for $i = 1, \dots, k$ and

$$\begin{aligned} w(t, x_1, \dots, x_k) &:= u_1(t, x_1) + \dots + u_k(t, x_k) - \varphi(t, x_1, \dots, x_k) \\ &\leq w(\hat{t}, \hat{x}_1, \dots, \hat{x}_k) \end{aligned}$$

for $t \in (0, T)$ and $x_i \in \mathbb{R}^{N_i}$. Assume, moreover, that there exists $r > 0$ such that for every $M > 0$ there exists constant C such that for $i = 1, \dots, k$,

$$\begin{aligned} b_i \leq C \text{ whenever } (b_i, q_i, X_i) \in \mathcal{P}^{2,+} u_i(t, x_i), \\ |x_i - \hat{x}_i| + |t - \hat{t}| \leq r \text{ and } |u_i(t, x_i)| + |q_i| + \|X_i\| \leq M. \end{aligned} \quad (2.3)$$

Then for each $\varepsilon > 0$, there exist $X_i \in \mathbb{S}(N_i)$ such that

- (i) $(b_i, D_{x_i} \varphi(\hat{t}, \hat{x}_1, \dots, \hat{x}_k), X_i) \in \overline{\mathcal{P}}^{2,+} u_i(\hat{t}, \hat{x}_i)$, $i = 1, \dots, k$,
- (ii)

$$-(\frac{1}{\varepsilon} + \|A\|)I \leq \begin{bmatrix} X_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & X_k \end{bmatrix} \leq A + \varepsilon A^2,$$

- (iii) $b_1 + \dots + b_k = \partial_t \varphi(\hat{t}, \hat{x}_1, \dots, \hat{x}_k)$,
- where $A = D_x^2 \varphi(\hat{t}, \hat{x}) \in \mathbb{S}(N_1 + \dots + N_k)$.

Case 2 $u, -v \in USC$.

Observemos que $(t, x, y) \in (0, T) \times \mathbb{R}^2$ y queremos aplicar Teo 2.1.

Sea $M > 0$, $(b, q, X) \in \bar{\mathbb{P}}^{2,+} u(t, x)$ t.q.
 $|u(t, x)| + \|q\| + \|X\| \leq M$.

Por definición, $u(t, x) \leq u(\hat{t}, \hat{x}) + b(t-\hat{t}) + q \cdot (x-\hat{x})$
 $+ \frac{1}{2} |x-\hat{x}|^T X(x-\hat{x}) + o(|t-\hat{t}| + |x-\hat{x}|^2)$

$$b(\hat{t}-t) \leq u(\hat{t}, \hat{x}) - u(t, x) + q \cdot (x-\hat{x})$$
 $+ \frac{1}{2} (x-\hat{x})^T X(x-\hat{x}) + o$

$$\leq \underline{u(\hat{t}, \hat{x})} + C(|u(t, x)| + |b|t + \|q\| + \|X\|)$$

$$\Rightarrow (\text{Como } t > 0 \text{ y podemos tomar } t \ll 1,$$
 $\rightarrow b \leq \frac{1}{t}(u(\hat{t}, \hat{x}) + CN + bt) \leq \frac{1}{t+t} C$

Entonces para $\varepsilon > 0$, $\exists_{\substack{x, y \in S(N) \\ a, b \in \mathbb{R}}} t.q.$

$$(i) (b, D_x \Psi(t, \hat{x}, \hat{y}), X) \in \bar{\mathbb{P}}^{2,+} u(t, \hat{x})$$
 $(a, D_y \Psi(t, \hat{x}, \hat{y}), Y) \in \bar{\mathbb{P}}^{2,-} u(t, \hat{x}).$

$$\Psi(t, x, y) = \frac{\alpha}{2} |x-y|^2 \Rightarrow D_x \Psi(t, x, y) = \alpha(x-y)$$
 $= D_y \Psi(t, x, y)$

$$(ii) -\left(\frac{1}{\varepsilon} + \|A\|\right) I \leq \begin{pmatrix} x & 0 \\ 0 & -y \end{pmatrix} \leq A + \varepsilon A^2,$$

donde $A = D_{x,y}^2 \Psi(\hat{z}) = \alpha \begin{pmatrix} I & -I \\ -I & I \end{pmatrix}$.

$$\rightarrow A + \varepsilon A^2 = (1 + 2\alpha\varepsilon) A.$$

$$(iii) a - b = 2\Psi(\hat{z}) = 0.$$

Como u y v son sub/super soluciones,

$$b - G(X) \leq -c$$

$$a - G(Y) \geq 0$$

De (ii) $X \leq Y$, entonces

$$c \leq G(X) - G(Y) \leq 0 \quad ! \quad \blacksquare$$

No tenemos D_u pero sí al generador de un p. Markov

Teo: Caracterización de generador: Hille-Yosida.
Le p. Máximo

P. del máx se satisfacen para V

gen infinitesimal

$$\partial_t V = \max_{\Omega}, A(V)$$

$$\begin{aligned} & \downarrow \text{Lévy} \\ & \sum \lambda_k \Psi_k f = -\lambda_x^d \end{aligned}$$

integro-diferencial

$$V = \sup_{0 \leq t \leq T} G(X_t)$$

Ponte proyecto

Intro

Problema a resolver

Metodología

Bibliografía.

Función de valor en el caso
el NB satisface una
una EDP no lineal

Caso fraccionario

Resultado de Verificación.

Procesos de Lévy

Principios de comparación.

no lineales

Opciones americanas, nuevos métodos numéricos.

Esquemas de aproximación para soluciones de viscosidad

$$(1) \begin{cases} u_t - F(D^2u) = 0 & \text{en } \mathbb{R}^n \times (0, T) \\ u = u_0 & \text{en } \mathbb{R}^n \times \{0\} \end{cases}$$

Suponemos $F(X) \leq F(Y) \quad \forall X, Y \in S(N)$
t.q. $X \leq Y$

Nota: Si F es uniformemente continua y $u_0 \in BUC(D)$ (unif. continuas y acotadas)
entonces (1) tiene una única solución en $\xrightarrow{\text{viscosidad}} BUC(D)$.

Para construir un esquema de aproximación de (1), para cada $\epsilon > 0$ necesitamos un operador $S(\epsilon) : B(\mathbb{R}^n) \rightarrow B(\mathbb{R}^n)$ tal que

- I
- (i) $S(\epsilon)u \geq S(\epsilon)v \quad \text{si } u \geq v,$
 - (ii) $S(\epsilon)(u + v) = S(\epsilon)u + v \quad (v \in \mathbb{R}),$
 - (iii) $\lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{\phi - S(\epsilon)\phi}{\epsilon} = F(D^2\phi) \quad \forall \phi \in C^\infty(\mathbb{R}^n)$

Esquema general: Para $M \in \mathbb{Z}^+$, definimos $u_M : \mathbb{R}^n \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ como

$$u_M(\cdot, t) = \int S(t - i \frac{T}{M}) u_M(\cdot, i \frac{T}{M})(\cdot) \quad \text{si } t \in (i \frac{T}{M}, (i+1) \frac{T}{M}]$$

$$\left\{ \begin{array}{ll} u_0(\cdot) & \text{si} \\ t = 0 & \end{array} \right.$$

Teorema: Si $S: B(\mathbb{R}^N) \rightarrow B(\mathbb{R}^N)$ satisface

I.(i)-I.(iii) y $u_0 \in BUC(\mathbb{R}^N)$, entonces

$u_N \rightarrow u$ de manera localmente uniforme en $\mathbb{R}^N \times [0, T]$ conforme $N \rightarrow \infty$.

Paso a paso de convergencia

Consideraremos esquemas de aproximación

$$(2) S(\rho, x, u^p(x), u^p) = 0 \quad \text{en } \bar{\Omega},$$

Aquí $S: \mathbb{R}^+ \times \bar{\Omega} \times \mathbb{R} \times B(\bar{\Omega}) \rightarrow \mathbb{R}$ es localmente acotada. Si este esquema es monótono, estable y consistente, converge a la solución de

$$(3) F(x, u, Du, D^2u) = 0 \quad \text{en } \bar{\Omega},$$

\curvearrowright convergencia!

donde suponemos F elíptica:

$$F(x, u, p, X) \leq F(x, u, p, Y) \quad \forall (x, u, p) \in \bar{\Omega} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}^N$$

Necesitaremos las siguientes propiedades sobre

S :

\curvearrowright análoga a la
elipticidad

II (i) Monotonía.

$$S(\rho, x, t, u) \leq S(\rho, x, t, v) \quad \text{si } u \geq v \quad \forall \rho \geq 0, x \in \bar{\Omega}, t \in \mathbb{R} \quad \text{y } u, v \in B(\bar{\Omega})$$

(ii) Estabilidad.

$\forall \epsilon > 0$, \exists una solución $u^\epsilon \in C_b^0(\bar{\Omega})$ de (2) con una cota sobre $\|u^\epsilon\|_{C_b^0(\bar{\Omega})}$ independiente de ϵ .

(iii) Consistencia.

$\forall x \in \bar{\Omega} \text{ y } \phi \in C_b^0(\bar{\Omega})$,

$$\limsup_{\substack{\epsilon \rightarrow 0 \\ y \rightarrow x \\ z \rightarrow 0}} S(\epsilon, y, \phi(y) + z, \phi + z) \leq F^*(x, \phi(x), D\phi(x), D^2\phi(x))$$

$$\text{y, } \liminf_{\substack{\epsilon \rightarrow 0 \\ y \rightarrow x \\ z \rightarrow 0}} S(\epsilon, y, \phi(y) + z, \phi + z) \geq F_*(x, \phi(x), D\phi(x), D^2\phi(x))$$

Necesitamos que (3) satisface un principio de comparación.

Teorema 2 Suponiendo I.(i) - I.(iii) y el principio de comparación, tenemos que la solución u^ϵ de (2) converge localmente uniformemente a la única sol. de viscosidad de (3) conforme $\epsilon \rightarrow 0$.

Dem. Denotemos

$$\bar{u}(x) = \limsup_{\epsilon \rightarrow 0} u^\epsilon(x) := \lim_{\epsilon \rightarrow 0} (\sup_{y \in B_\epsilon(x) \setminus \{x\}} u^\epsilon(y))$$

$$\underline{u}(x) = \liminf_{\epsilon \rightarrow 0} u^\epsilon(x) := \lim_{\epsilon \rightarrow 0} (\sup_{y \in B_\epsilon(x) \setminus \{x\}} u^\epsilon(y))$$

Afirmación \bar{u} y \underline{u} son sub y supersoluciones de (1)

Probémosla primero para \bar{u} . Sea x_0 un máximo local de $\bar{u} - \phi$ en $\bar{\Omega}$ para alguna $\phi \in C_b^0(\bar{\Omega})$.

S.p.g. supongamos que x_0 es un máximo local estricto,

$$-\bar{u}(x_0) = \phi(x_0) \text{ y } \sup_{y \in B_\epsilon(x_0)} \frac{(\bar{u}(y) - \phi(y))}{|\epsilon|} \text{ en } \|u^\epsilon\|_{C_b^0(\bar{\Omega})} \text{ cuando } \epsilon \rightarrow 0$$

que $u(x_0) = \phi(x_0)$ y que $\phi \geq u$ en el interior de una bola $B_r(x_0)$ y $\bar{u}(x) - \phi(x) \leq \bar{u}(x_0) - \phi(x_0)$ en $B_r(x_0)$.

Por definición de \bar{u} existen sucesiones $(\ell_n) \subseteq \mathbb{R}^+$ y $(y_n) \subseteq \bar{\Sigma}$ t.q. $\ell_n \rightarrow 0$, $y_n \rightarrow x_0$, $u^{\ell_n}(y_n) \rightarrow \bar{u}(x_0)$ y y_n es un máximo global de $u^{\ell_n}(\cdot) - \phi(\cdot)$ conforme $n \rightarrow \infty$.

Si $\xi_n = u^{\ell_n}(y_n) - \phi(y_n)$, entonces $\xi_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ y $u^{\ell_n}(x) \leq \phi(x) + \xi_n \quad \forall x \in \bar{\Sigma}$.

De la definición de u^ϵ y la monotonía de S ,

$$\begin{aligned} & S(\ell_n, y_n, \phi(y_n) + \xi_n, \phi + \xi_n) \\ & \leq S(\ell_n, y_n, \phi(y_n) + \xi_n, u^{\ell_n}) \\ & = S(\ell_n, y_n, u^{\ell_n}(y_n), u^{\ell_n}) \leq 0 \end{aligned}$$

Entonces $0 \geq \liminf_{\ell_n} \frac{S(\ell_n, y_n, \phi(y_n) + \xi_n)}{\ell_n}$

$$\geq \liminf_{\substack{\ell \rightarrow 0 \\ \xi \rightarrow 0 \\ y \rightarrow x_0}} \frac{S(\ell, y, \phi(y) + \xi, \phi + \xi)}{\ell}$$

$$\geq F_*(x_0, \phi(x_0), D\phi(x_0), D^2\phi(x_0))$$

Luego del equivalente se sol. de v.

Como $\bar{u}(x_0) = \phi(x_0)$, concluimos. \blacksquare

Discretización del problema

$N=1$, $M, P \in \mathbb{Z}^+$ tales que $N\Delta x = 1$, $P\Delta t = T$.

Para aproximar a $(u(j\Delta x, n\Delta t))_{j,n}$ resolvemos el siguiente sistema de ecuaciones lineales:

$$(4) \quad \left\{ u_j^{n+1} = u_j^n - \Delta t F \left(\frac{u_{j+1}^n + u_{j-1}^n - 2u_j^n}{(\Delta x)^2} \right), \quad 0 \leq n \leq P \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} u_j^0 = u_0(j\Delta x) \\ j \in \mathbb{Z} \end{array} \right.$$

$$u_{\Delta x, \Delta t}(x, t) := u_j^n \quad \text{si } x \in [(j-\frac{1}{2})\Delta x, (j+\frac{1}{2})\Delta x] \quad \text{y} \\ t \in [(n-\frac{1}{2})\Delta t, (n+\frac{1}{2})\Delta t].$$

Teatrma 3 Si F es monótona, $u_0 \in C(\mathbb{R})$ y
 $(\Delta t / (\Delta x)^2) \|F'\|_\infty$, entonces

$u_{\Delta x, \Delta t} \rightarrow u$ uniformemente en $\mathbb{R} \times [0, T]$ c. $|\Delta x| + |\Delta t| \rightarrow 0$.