

4

A equação do calor

O teorema do limite hidrodinâmico 5.0.10 que é o nosso principal objetivo no Capítulo 4, diz que se rescalamos o espaço por $\frac{1}{N}$ e o tempo por N^2 a evolução da densidade de partículas é dada pela solução de uma equação do calor com certas condições de fronteira. Por este motivo, neste capítulo vamos estudar a equação do calor e o significado de uma solução fraca desta equação.

4.1

Equação do calor

Vamos considerar agora as equações do tipo

$$\partial_t u(t, x) - \Delta u(t, x) = f(t, x) \quad (4.1)$$

sujeita a condições iniciais e de contorno apropriadas, onde $t \geq 0$, $u \in U \subseteq \mathbb{R}^n$ aberto. A função desconhecida é $u : [0, \infty) \times \bar{U} \rightarrow \mathbb{R}$, com $u = u(t, x)$, e o laplaciano Δ é tomado com respeito a $x = (x_1, \dots, x_n)$, isto é, $\Delta u = \Delta_x u = \sum_{i=1}^n u_{x_i x_i}$. A função f é dada. No caso em que $f \equiv 0$ dizemos que a equação (4.1) é homogênea.

No caso em que tenhamos uma discretização de U (e uma definição discreta do laplaciano) vamos dizer que a equação é semi-discreta.

Nesta dissertação, vamos estudar o caso $n = 1$, e assim temos que $\Delta = \partial_x^2$.

4.1.1

Interpretação física

A equação do calor também é conhecida como a equação de difusão que descreve a evolução no tempo de uma densidade u de alguma quantidade como o calor, a concentração química, etc. Note que se $V \subset U$ tal que ∂V é suave, então a taxa de troca dessa quantidade dentro de V é igual ao negativo do fluxo através de ∂V , isto é,

$$\frac{d}{dt} \int u dx = - \int_{\partial V} \mathbf{F} \cdot \nu dS,$$

onde \mathbf{F} é o fluxo de densidade e ν é o vetor normal unidade exterior do campo. Como V é arbitrário então temos que $u_t = -\text{div } \mathbf{F}$. Em muitas situações, \mathbf{F} é proporcional ao gradiente de u , mas na direção oposta (isso pois o fluxo vai de regiões de maior a concentração à regiões de concentração mais baixa), assim

temos que $F = -a\nabla u$ ($a > 0$). Logo, $\operatorname{div} \mathbf{F} = \operatorname{div} (-a\nabla u) = -a\Delta u$. Quando tomamos $a = 1$ temos a equação do calor homogênea.

4.2

Motivação e definição da solução fraca

Uma equação diferencial parcial pode ter soluções que não são diferenciáveis. Assim, para encontrar tais soluções, temos que rescrever a equação diferencial parcial de forma que apareça na equação as derivadas da solução (formulação fraca).

Consideremos a equação do calor com condições de Dirichlet dada por

$$\begin{cases} \partial_t \rho(t, x) = \Delta \rho(t, x) & \text{para } x \in [0, 1] \\ \rho(0, x) = \rho_0(x) & \text{para } x \in [0, 1] \\ \rho(t, 0) = \alpha, \rho(t, 1) = \beta & \text{para } t \in [0, \infty) \end{cases} \quad (4.2)$$

Agora, fixemos um $T > 0$. Tomemos $R = [0, T] \times [0, 1]$ e consideremos o conjunto $C_0^{1,2}(R)$ como o conjunto de funções $f : R \rightarrow \mathbb{R}$ tais que f é de classe $C^1[0, T]$ no tempo, de classe $C^2[0, 1]$ no espaço, satisfazendo $f(t, 0) = f(t, 1) = 0$.

Vejam, informalmente, que se multiplicamos uma função teste $G_t(x)$ tal que $G \in C_0^{1,2}(R)$ na equação $\partial_t \rho(t, x) = \Delta \rho(t, x)$ de (4.2) temos que

$$\partial_t \rho(t, x) G_t(x) = \Delta \rho(t, x) G_t(x).$$

Integrando a igualdade anterior sobre a região R obtemos

$$\underbrace{\int_0^1 \int_0^T \partial_t \rho(t, x) G_t(x) dt dx}_{=I_1} = \underbrace{\int_0^1 \int_0^T \Delta \rho(t, x) G_t(x) dt dx}_{=I_2}. \quad (4.3)$$

Fazendo uma integração por partes na integral I_1 temos que

$$I_1 = \int_0^1 \rho(T, x) G_T(x) - \rho(0, x) G_0(x) dx - \int_0^1 \int_0^T \rho(t, x) \partial_t G_t(x) dt dx.$$

Agora vamos calcular I_2 . Neste caso note que $\Delta = \partial_x^2$, então pelo Teorema de Fubini e fazendo outra integração por partes, duas vezes, temos

$$\begin{aligned} I_2 &= \int_0^T \partial_x \rho(t, 1) G_t(1) - \partial_x \rho(t, 0) G_t(0) dt - \int_0^T \int_0^1 \partial_x \rho(t, x) \partial_x G_t(x) dx dt \\ &= \int_0^T \partial_x \rho(t, 1) G_t(1) - \partial_x \rho(t, 0) G_t(0) dt \\ &\quad - \int_0^T \rho(t, 1) \partial_x G_t(1) - \rho(t, 0) \partial_x G_t(0) dt + \int_0^T \int_0^1 \rho(t, x) \partial_x^2 G_t(x) dx dt. \end{aligned}$$

Assim $I_1 = I_2$ pode ser escrito como:

$$\begin{aligned} \int_0^1 \rho(T, x)G_T(x) - \rho(0, x)G_0(x)dx &= \int_0^1 \int_0^T \rho(t, x)\partial_t G_t(x)dt dx \\ &+ \int_0^T \partial_x \rho(t, 1)G_t(1) - \partial_x \rho(t, 0)G_t(0)dt \\ &- \int_0^T \rho(t, 1)\partial_x G_t(1) - \rho(t, 0)\partial_x G_t(0)dt \\ &+ \int_0^T \int_0^1 \rho(t, x)\Delta G_t(x)dx dt. \end{aligned}$$

Logo, como $p(t, 0) = \alpha$, $\rho(t, 1) = \beta$ e $G \in C_0^{1,2}(R)$ temos que

$$\begin{aligned} \int_0^1 \rho(T, x)G_T(x) - \rho(0, x)G_0(x)dx &= \int_0^1 \int_0^T \rho(t, x)(\partial_t + \Delta)G_t(x)dt dx \\ &+ \int_0^T \alpha \partial_x G_t(0) - \beta \partial_x G_t(1)dt. \end{aligned}$$

Definição 4.2.1. *Fixe uma função contínua $\rho_0 : [0, 1] \rightarrow [0, 1]$. Uma função mensurável $\rho : [0, T] \times [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ é uma solução fraca da equação (4.2), se para cada função $G \in C_0^{1,2}(R)$, ρ satisfaz a equação integral,*

$$\begin{aligned} \int_0^1 \rho(T, x)G_T(x) - \rho_0(x)G_0(x)dx &= \int_0^1 \int_0^T \rho(t, x)(\partial_t + \Delta)G_t(x)dt dx \\ &+ \int_0^T \alpha \partial_x G_t(0) - \beta \partial_x G_t(1)dt. \end{aligned}$$

Teorema 4.2.2. *Se existe uma solução fraca da equação do calor com condições de Dirichlet dada em (4.2), então essa solução é única.*

Este resultado é essencial para a demonstração do limite hidrodinâmico que vamos apresentar. Este resultado será utilizado, mas a demonstração não será feita nesta dissertação, para mais detalhes veja [6] e [12]).

4.3

Equação semi-discreta do calor

Nesta seção vamos fixar $N \geq 2$ e vamos considerar o laplaciano discreto definido no Capítulo 2 na equação (3.6).

4.3.1

Aproximação discreta-contínua

Seja ρ_t^N solução da equação parabólica homogênea semi-discreta dada por

$$\begin{cases} \partial_t \rho_t^N(x) = (\Delta_N \rho_t^N)(x), \text{ para } x \in \Lambda_N, t \geq 0 \\ \rho_t^N(0) = \alpha, \rho_t^N(N) = \beta, t \geq 0 \end{cases} .$$

E seja ρ_t solução da equação parabólica homogênea dada por

$$\begin{cases} \partial_t \rho_t(u) = (\Delta \rho_t)(u), \text{ para } u \in (0, 1), t \geq 0 \\ \rho_t(0) = \alpha, \rho_t(1) = \beta, t \geq 0 \end{cases} .$$

Agora, definimos para x em $\{0, \dots, N\}$

$$\omega_t^N(x) := \rho_t^N(x) - \rho_t\left(\frac{x}{N}\right), \quad (4.4)$$

e notamos que $\omega_t^N(0) = 0$, $\omega_t^N(N) = 0$ e para todo $x \in \Lambda_N$ temos

$$\begin{aligned} \partial_t \omega_t^N(x) &= \partial_t (\rho_t^N(x) - \rho_t(x/N)) \\ &= \partial_t \rho_t^N(x) - \partial_t \rho_t(x/N) \\ &= (\Delta_N \rho_t^N)(x) - (\Delta \rho_t)(x/N) \\ &= (\Delta_N \rho_t^N)(x) - (\Delta_N \rho_t)(x/N) + \underbrace{(\Delta_N \rho_t)(x/N) - (\Delta \rho_t)(x/N)}_{:=F_N(t,x)} \\ &= (\Delta_N \omega_t^N)(x) + F_N(t, x). \end{aligned}$$

Para $\omega : \{0, \dots, N\} \rightarrow \mathbb{R}$ introduzimos a norma supremo dada por

$$\|\omega\|_\infty := \max_{x \in \{0, \dots, N\}} |\omega(x)|.$$

Lema 4.3.1. *Seja ω_t^N como em (4.4), então*

$$\|\omega_t^N\|_\infty \leq \|\omega_0^N\|_\infty + \frac{Ct}{N^2},$$

onde C é uma constante.

Demonstração. Como

$$\begin{cases} \partial_t \omega_t^N(x) = (\Delta_N \omega_t^N)(x) + F_N(t, x) \\ \omega_t^N(0) = 0, \omega_t^N(N) = 0, t \geq 0 \end{cases} ,$$

pela fórmula de Feynman-Kac (ver [8] e A.1.7 de [9]) temos que

$$\omega_t^N(x) = \mathbb{E}_x \left[\omega_0^N(X_{tN^2}) + \int_0^t F_N(t-s, X_{sN^2}) ds \right],$$

onde \mathbb{E}_x é a esperança com respeito à medida de probabilidade \mathbb{P}_x tal que o processo $\{X_t\}_{t \geq 0}$ é um passeio aleatório com gerador Δ_N absorvido na fronteira, definido em (3.6) e com estado inicial x .

Agora, notamos que

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_x [\omega_0^N(X_{tN^2})] &= \sum_{y=0}^N \mathbb{E}_x [\omega_0^N(X_{tN^2}) \mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}(y)] \\ &= \sum_{y=0}^N \mathbb{E}_x [\omega_0^N(y) \mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}] \\ &= \sum_{y=0}^N \omega_0^N(y) \mathbb{E}_x [\mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}] \\ &= \sum_{y=0}^N \omega_0^N(y) \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y]. \end{aligned}$$

Assim, obtemos que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}_x [\omega_0^N(X_{tN^2})]| &\leq \sum_{y=0}^N |\omega_0^N(y)| \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y] \\ &\leq \|\omega_0^N\|_\infty \underbrace{\sum_{y=0}^N \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y]}_{=1}. \end{aligned}$$

Similarmente, temos que

$$\left| \mathbb{E}_x \left[\int_0^t F_N(t-s, X_{tN^2}) ds \right] \right| \leq \int_0^t \sum_{y=0}^N |F_N(t-s, y)| \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y] ds.$$

Agora, como ρ_t é limitada e $\rho_t \in C^\infty(0, 1)$ temos por um desenvolvimento de Taylor que

$$\begin{aligned} \rho_t \left(\frac{x-1}{N} \right) &= \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) - \frac{1}{N} \partial_x \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + \frac{1}{2N^2} \partial_x^2 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) - \frac{1}{3!N^3} \partial_x^3 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) \\ &\quad + \frac{1}{4!N^4} \partial_x^4 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + O \left[\left(\frac{x}{N} \right)^5 \right], \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \rho_t \left(\frac{x-1}{N} \right) &= \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + \frac{1}{N} \partial_x \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + \frac{1}{2N^2} \partial_x^2 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + \frac{1}{3!N^3} \partial_x^3 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) \\ &\quad + \frac{1}{4!N^4} \partial_x^4 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + O \left[\left(\frac{x}{N} \right)^5 \right]. \end{aligned}$$

Assim, é fácil notar que

$$\frac{1}{N^2} \Delta_N \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) = \frac{1}{N^2} \partial_x^2 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + \frac{1}{12N^4} \partial_x^4 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) + O \left[\left(\frac{x}{N} \right)^6 \right].$$

Logo,

$$|F_N(t, x)| = |(\Delta_N \rho_t)(x/N) - (\partial_x^2 \rho_t)(x/N)| \leq \left| \frac{1}{12N^2} \partial_x^2 \rho_t \left(\frac{x}{N} \right) \right| \leq \frac{C}{N_2}.$$

Isto implica que

$$\begin{aligned} \left| \mathbb{E}_x \left[\int_0^t F_N(t-s, X_{tN^2}) ds \right] \right| &\leq \int_0^t \sum_{y=0}^N |F_N(t-s, y)| \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y] ds \\ &\leq \int_0^t \frac{C}{N_2} \underbrace{\sum_{y=0}^N \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y]}_{=1} ds \\ &= \frac{Ct}{N_2}. \end{aligned}$$

Logo,

$$\|\omega_t^N\|_\infty \leq \|\omega_0^N\|_\infty + \frac{Ct}{N_2}.$$

□

Agora, considere a equação

$$\begin{cases} \partial_t \rho_t^N(x) = (\Delta_N \rho_t^N)(x) & \text{para } x \in \Lambda_N, t \geq 0 \\ \rho_0^N(x) = \rho^N(x) & \text{para } x \in \Lambda_N \\ \rho_t^N(0) = \alpha, \rho_t^N(N) = \beta & \text{para } t \geq 0 \end{cases}. \quad (4.5)$$

Lema 4.3.2. *Se ρ_t^N é solução da equação (4.5) então*

$$\sup_{t \geq 0} \|\nabla_N \rho_t^N\|_\infty \leq \|\nabla_N \rho_0^N\|_\infty,$$

onde $\nabla_N \rho_t^N$ é a derivada discreta definida por

$$\nabla_N \rho_t^N(x) = N\{\rho_t^N(x+1) - \rho_t^N(x)\}. \quad (4.6)$$

Demonstração. Daremos duas provas diferentes, uma baseada na fórmula de Feynman-Kac, e a outra baseada no princípio do máximo.

Prova 1.

Defina $\omega_t^N(x) = \frac{1}{N} \nabla_N \rho_t^N(x)$. Claramente $\partial_t \omega_t^N = \Delta_N \omega_t^N(x) \forall x \in \{1, \dots, N-2\}$. Pela fórmula de Feynman-Kac, tomando o processo $\{X_{tN^2}\}_{t \geq 0}$ como o

passeio aleatório com gerador Δ_N absorvido na fronteira, definido em (3.6), temos que

$$\begin{aligned}
 \omega_t^N(x) &= \mathbb{E}_x [\omega_0^N(X_{tN^2})] \\
 &= \sum_{y=0}^N \mathbb{E}_x [\omega_0^N(X_{tN^2}) \mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}(y)] \\
 &= \sum_{y=0}^N \mathbb{E}_x [\omega_0^N(y) \mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}] \\
 &= \sum_{y=0}^N \omega_0^N(y) \mathbb{E}_x [\mathbf{1}_{\{X_{tN^2}=y\}}] \\
 &= \sum_{y=0}^N \omega_0^N(y) \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y].
 \end{aligned}$$

Assim,

$$\begin{aligned}
 |\omega_t^N(x)| &\leq \sum_{y=0}^N |\omega_0^N(y)| \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y] \\
 &\leq \|\omega_0^N\|_\infty \underbrace{\sum_{y=0}^N \mathbb{P}_x [X_{tN^2} = y]}_{=1} \\
 &\leq \|\omega_0^N\|_\infty \quad \forall t \geq 0.
 \end{aligned}$$

Tomando supremos sob t temos

$$\sup_{t \geq 0} \|\nabla_N \rho_t^N\|_\infty \leq \|\nabla_N \rho_0^N\|_\infty.$$

Prova 2.

Fixe $T \geq 0$ e defina $\gamma_t(x) = \rho_t^N(x+1) - \rho_t^N(x)$, para $0 \leq x \leq N-1$. É claro que $\partial_t \gamma_t(x) = \Delta_N \gamma_t$ para $1 \leq x \leq N-2$. Assim, pelo princípio do máximo temos que se

$$M = \max_{1 \leq x \leq N-1} \sup_{0 \leq s \leq T} |\gamma_s(x)|$$

então

$$M = \max \left\{ \max_{1 \leq x \leq N-1} |\rho^N(x+1) - \rho^N(x)|, \sup_{0 \leq t \leq T} |\rho_t^N(1) - \alpha|, \sup_{0 \leq t \leq T} |\beta - \rho_t^N(N-1)| \right\}. \quad (4.7)$$

Afirmamos que o máximo é atingido no ponto $t = 0$. Vamos supor por

redução ao absurdo que não. Vamos supor que existe um $t_0 \in (0, T]$ tal que $M = |\rho_{t_0}^N(1) - \alpha|$.

Olhando para equação (4.5) com $x = 1$ temos que para todo $s \in (0, T)$:

$$\begin{aligned} \partial_s \rho_s^N(1) &= (\Delta_N \rho_s^N)(1) \\ &= \rho_s^N(0)N^2 + N^2 \rho_s^N(2) - 2N^2 \rho_s^N(1) \\ &= \alpha N^2 + N^2 \rho_s^N(2) - 2N^2 \rho_s^N(1) \\ &= -\rho_s^N(1)N^2 + N^2 \alpha + N^2(\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1)). \end{aligned}$$

Assim, multiplicando a igualdade anterior por e^{sN^2} obtemos,

$$\partial_s (\rho_s^N(1) e^{sN^2}) = -\rho_s^N(1)N^2 e^{sN^2} + N^2 \alpha e^{sN^2} + N^2(\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1))e^{sN^2},$$

e isto significa que

$$\partial_s (\rho_s^N(1) e^{sN^2}) = N^2 \alpha e^{sN^2} + N^2(\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1))e^{sN^2}.$$

Integrando a igualdade anterior no intervalo $(0, t)$ temos:

$$\begin{aligned} \rho_t^N(1) e^{tN^2} - \rho_0^N(1) &= N^2 \alpha \int_0^t e^{sN^2} ds + N^2 \int_0^t (\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1)) e^{sN^2} ds \\ &= \alpha (e^{tN^2} - 1) + N^2 \int_0^t (\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1)) e^{sN^2} ds. \end{aligned}$$

Multiplicando por e^{-tN^2} temos

$$\rho_t^N(1) - \rho_0^N(1) e^{-tN^2} = \alpha (1 - e^{-tN^2}) + N^2 \int_0^t (\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1)) e^{(s-t)N^2} ds,$$

e assim, temos que

$$\rho_t^N(1) - \alpha = (\rho_0^N(1) - \alpha) e^{-tN^2} + N^2 \int_0^t (\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1)) e^{(s-t)N^2} ds.$$

Isto implica que, para $t = t_0$ temos

$$\begin{aligned} \underbrace{|\rho_{t_0}^N(1) - \alpha|}_{=M} &\leq \left| (\rho_0^N(1) - \alpha) e^{-t_0 N^2} + N^2 \int_0^{t_0} \underbrace{(\rho_s^N(2) - \rho_s^N(1))}_{\leq M} e^{(s-t_0)N^2} ds \right| \\ &\leq |\rho_0^N(1) - \alpha| e^{-t_0 N^2} + \underbrace{N^2 \int_0^{t_0} M e^{(s-t_0)N^2} ds}_{M(1-e^{-N^2 t_0})}. \end{aligned}$$

Assim, temos que

$$M \leq |\rho_0^N(1) - \alpha|e^{-t_0N^2} + M - Me^{-N^2t_0},$$

e isto implica que

$$Me^{-N^2t_0} \leq |\rho_0^N(1) - \alpha|e^{-t_0N^2}.$$

Assim podemos concluir que $M \leq |\rho_0^N(1) - \alpha|$, o que é absurdo, pela definição de M . \square

Lembremos o conjunto

$$V = \{(x, y) \in C : 0 < x < y < N\}$$

com $C = \{0, \dots, N\}^2$ e a sua fronteira

$$\partial V = \{(x, y) \in C : x = 0 \text{ ou } y = N\}$$

definido na Seção 3.5. Considere o laplaciano discreto Δ_V^N em V dado pela Definição 3.5.5. Agora, fixemos $h : V \rightarrow \mathbb{R}$ e seja f_s a solução da equação do calor semi-discreta dada por

$$\begin{cases} \partial_s f_s(x, y) = \Delta_V^N f_s(x, y) & \text{para } (x, y) \in V, \forall s \in [0, T] \\ f_0(x, y) = h(x, y) & \text{para } (x, y) \in V \\ f_s(x, y) = 0 & \text{para } s \in [0, T], (x, y) \in \partial V \end{cases}.$$

Lema 4.3.3. *Se $f_t(x, y)$ satisfaz a equação do calor semi-discreta anterior, então, o máximo valor de f em $[0, T] \times (V \cup \partial V)$ é atingido no ponto (t_0, x_0, y_0) tal que $t_0 = 0$ ou $(x_0, y_0) \in \partial V$.*

Demonstração. Suponha que o máximo é atingido num ponto $p_0 = (t_0, x_0, y_0)$ no interior de $[0, T] \times (V \cup \partial V)$ isto é $p_0 \in (0, T) \times V$. Logo, claramente, temos que $\partial_t f_t(x, y)|_{p_0} = 0$, isto por ser máximo. Aliás, pela definição de laplaciano discreto se tem que $\Delta_V^N f_t(x, y)|_{p_0} \leq 0$. Se f não fosse constante, teríamos que $\Delta_V^N f_t(x, y)|_{p_0} < 0$, mas, isto implica que $\partial_t f_t(x, y)|_{p_0} > \Delta_V^N f_t(x, y)|_{p_0}$ o que é uma contradição, pois $\partial_s f_s(x, y) = \Delta_V^N f_s(x, y)$ para todo $(x, y) \in V$ e $s \in [0, T]$. \square

Nota 4.3.4. *Podemos fazer um argumento similar ao da prova do Lema anterior para o caso do mínimo.*

Lema 4.3.5. Se φ^N é solução da equação

$$\begin{cases} -(\Delta_V^N \varphi^N)(x, y) = C^2 \delta_{y=x+1}(x, y) & \text{para } (x, y) \in V \\ \varphi^N(x, y) = 0 & \text{para } (x, y) \in \partial V \end{cases}, \quad (4.8)$$

onde $C \in \mathbb{R}$, então φ^N é única e é dada por

$$\varphi^N(x, y) = \frac{C^2}{N-1} \frac{x}{N} \left(1 - \frac{y}{N}\right), \quad \forall x, y \in V.$$

Demonstração. Primeiro vejamos que φ^N assim definida é solução da equação.

Se $|x - y| > 1$ então temos

$$-(\Delta_V^N \varphi^N)(x, y) = -\frac{C^2 N^2}{(N-1)N^2} (4xN - 4xy - 4xN + 4xy) = 0.$$

Agora, no caso que $y = x + 1$ temos

$$\begin{aligned} -(\Delta_V^N \varphi)(x, y) &= -\frac{C^2 N^2}{(N-1)N^2} [(x-1)(N-x-1) + x(N-x-2) \\ &\quad - 2x(N-x-1)] \\ &= -\frac{C^2}{(1-N)}(N-1) \\ &= C^2. \end{aligned}$$

Além disso, é claro que $\varphi^N(0, y) = 0$ e $\varphi^N(x, N) = 0$ assim temos que $\varphi^N(x, y) = 0$, se $(x, y) \in \partial V$. Assim, fica provado que φ^N é solução da equação (4.8).

Resta provar a unicidade. Sejam φ_1 e φ_2 soluções da equação (4.8) consideremos $\varphi = \varphi_1 - \varphi_2$. Note que φ é solução da equação

$$\begin{cases} (\Delta_V^N \varphi^N)(x, y) = 0 & \text{para } (x, y) \in V \\ \varphi^N(x, y) = 0 & \text{para } (x, y) \in \partial V \end{cases}.$$

Pelo princípio do máximo (ver [5]) temos que $\varphi^N(x, y) \leq 0$ para $(x, y) \in V$. Agora se consideramos $-\varphi^N$, que também é uma solução da equação anterior, temos que $-\varphi^N(x, y) \leq 0$ para $(x, y) \in V$, isto é, $0 \leq \varphi^N(x, y)$. Daqui resulta que $\varphi^N(x, y) = 0$ para todo $(x, y) \in V$, ou seja, $\varphi_1(x, y) = \varphi_2(x, y)$ para todo $(x, y) \in V$. \square

Fixamos agora as funções $h : V \rightarrow \mathbb{R}$ e $g : \mathbb{R}^+ \times V \rightarrow \mathbb{R}$. Consideremos a equação parabólica não homogênea

$$\begin{cases} \partial_s \varphi_s(x, y) = \Delta_V^N \varphi_s(x, y) + g_s(x, y) & \text{para } (x, y) \in V \\ \varphi_0(x, y) = h(x, y) & \text{para } (x, y) \in V \\ \varphi_s(x, y) = 0 & \text{para } (x, y) \in \partial V \end{cases} .$$

Denotemos por $\|\cdot\|_{\infty(V)}$ a norma do supremo definida por:

$$\|h\|_{\infty(V)} = \max_{(x,y) \in V} |h(x, y)|.$$

Lema 4.3.6. *Para T fixo, suponha que a função g_s tem suporte na diagonal $y = x + 1$. Então,*

$$\sup_{0 \leq t \leq T} \|\varphi_t\|_{\infty(V)} \leq \|h\|_{\infty(V)} + \frac{1}{4(N-1)} \sup_{0 \leq t \leq T} \max_{1 \leq x \leq N-2} |g_t(x, x+1)|.$$

Demonstração. Pela fórmula de Feynman-Kac temos que

$$\varphi_t(x, y) = \mathbb{E}_{x,y} \left[h(X_t, Y_t) + \int_0^t g_{t-s}(X_s, Y_s) ds \right],$$

onde o processo $\{(X_t, Y_t)\}_{t \geq 0}$ é um passeio aleatório com gerador Δ_N^V , absorvido na fronteira ∂V do triângulo V , introduzido na Definição 3.5.5, e onde $\mathbb{E}_{x,y}$ é a esperança com respeito à medida de probabilidade $\mathbb{P}_{x,y}$ tal que o processo $\{(X_t, Y_t)\}_{t \geq 0}$ é um passeio com estado inicial (x, y) .

Agora, notemos que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}_{x,y} [h(X_t, Y_t)]| &= \left| \sum_{(z,w) \in V \cup \partial V} h(z, w) \mathbb{P}_{x,y}((X_t, Y_t) = (z, w)) \right| \\ &\leq \sum_{(z,w) \in V \cup \partial V} |h(z, w)| \mathbb{P}_{x,y}((X_t, Y_t) = (z, w)) \\ &\leq \|h\|_{\infty(V)}. \end{aligned}$$

Analogamente, temos que

$$\left| \mathbb{E}_{x,y} \left[\int_0^t g_{t-s}(X_s, Y_s) ds \right] \right| = \left| \int_0^t \mathbb{E}_{x,y} [g_{t-s}(X_s, Y_s)] ds \right|.$$

Pela desigualdade do módulo, temos que a equação anterior está limitada por

$$\int_0^t \sum_{(z,w) \in V \cup \partial V} |g_{t-s}(z, w)| \mathbb{P}_{x,y}((X_s, Y_s) = (z, w)) ds.$$

Como g_s tem suporte na diagonal, podemos limitar a expressão anterior por cima pela expressão

$$\begin{aligned} & \int_0^t \sum_{z=1}^{N-2} |g_{t-s}(z, z+1)| \mathbb{P}_{x,y}((X_s, Y_s) = (z, z+1)) ds \\ & \leq \left(\sup_{0 \leq t \leq T} \max_{1 \leq z \leq N-2} |g_t(z, z+1)| \right) \int_0^t \sum_{z=1}^{N-2} \mathbb{P}_{x,y}(X_s = z, Y_s = z+1) ds \\ & \leq \underbrace{\left(\sup_{0 \leq t \leq T} \max_{1 \leq z \leq N-2} |g_t(z, z+1)| \right) \int_0^\infty \sum_{z=1}^{N-2} \mathbb{P}_{x,y}(X_s = z, Y_s = z+1) ds}_{:=v_N(x,y)}. \end{aligned}$$

Afirmamos que $v_N(x, y)$ é solução da equação $\Delta_V^N v_N(x, y) = -\delta_{y=x+1}$. De fato, é fácil ver pela definição de esperança em um espaço discreto que $\mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_s, Y_s)] = \sum_{z=1}^{N-2} \mathbb{P}_{x,y}(X_s = z, Y_s = z+1)$. Claramente no tempo $s = 0$ temos simplesmente que $\mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_0, Y_0)] = \delta_{y=x+1}(x, y)$ e pelas propriedades dos semigrupos temos que $\mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_s, Y_s)] = 0$ quando tomamos $s \uparrow \infty$. Logo, pelas equações de Chapman-Kolgomorov, temos que

$$\Delta_V^N \mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_s, Y_s)] = \partial_s \mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_s, Y_s)].$$

Agora, temos que

$$\begin{aligned} \Delta_V^N v_N(x, y) &= \int_0^\infty \Delta_V^N \sum_{z=1}^{N-2} \mathbb{P}_{x,y}(X_s = z, Y_s = z+1) ds \\ &= \lim_{t \rightarrow \infty} \int_0^t \partial_s \sum_{z=1}^{N-2} \mathbb{P}_{x,y}(X_s = z, Y_s = z+1) ds \\ &= \lim_{t \rightarrow \infty} (\mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_t, Y_t)] - \mathbb{E}_{x,y}[\delta_{y=x+1}(X_0, Y_0)]) \\ &= -\delta_{y=x+1}(x, y). \end{aligned}$$

Assim, pelo Lema 4.3.5 temos

$$\begin{aligned} v_N(x, y) &= \frac{1}{N-1} \frac{x}{N} \left(1 - \frac{y}{N}\right) \\ &\leq \frac{1}{4(N-1)}. \end{aligned}$$

A última desigualdade vale pois $x < y$. Daqui decorre o resultado. \square

Lembremos que na Definição 3.5.1 consideramos uma medida de probabilidade ν^N em $\{0, 1\}^{\Lambda_N}$, e definimos $\rho_t^N(x) = \mathbb{E}_{\nu^N}[\eta_{tN^2}(x)]$ para $x \in \Lambda_N$. Agora, estendemos às fronteiras definindo $\rho_t^N(0) = \alpha$ e $\rho_t^N(N) = \beta$ e sabemos que $\rho_t^N(x)$ é solução da equação (4.5). Lembre também, a Definição 3.5.4, onde $\varphi_t^N(x, y) = \mathbb{E}_{\nu} [(\eta_{tN^2}(x) - \rho_t^N(x)) (\eta_{tN^2}(y) - \rho_t^N(y))]$ para $(x, y) \in V \cup \partial V$. Suponha agora, que existe uma constante C_0 tal que

$$\sup_{0 \leq x \leq N-1} \nabla_N \rho^N(x) \leq C_0, \quad N \max_{\substack{x, y \in \Lambda_N, \\ x < y}} |\varphi^N(x, y)| \leq C_0, \quad (4.9)$$

onde $\rho^N = \rho_0^N$ e $\varphi^N = \varphi_0^N$.

Proposição 4.3.7. *Se existe uma constante C_0 que satisfaz (4.9), então*

$$\sup_{t \geq 0} \|\varphi_t^N\|_{\infty(V)} \leq \frac{2C_0 + C_0^2}{2N}.$$

Demonstração. Pelo Lema 3.5.6 temos que $\varphi_t^N(x, y)$ é solução da equação (3.10), tomando

$$h(x, y) = \mathbb{E}_{\nu^N} [(\eta_{tN^2}(x) - \rho_t^N(x)) (\eta_{tN^2}(y) - \rho_t^N(y))]$$

e

$$g_t(x, y) = -(\Delta_N \rho_t^N)^2(x) \delta_{y=x+1}.$$

Aliás, pela desigualdade

$$\sup_{0 \leq x \leq N-1} N\{\rho^N(x+1) - \rho^N(x)\} \leq C_0,$$

pelo Lema 4.3.2 e como g_t tem suporte na diagonal, temos que $g_t(x, y) \leq C_0^2$.

Além disso, pelo Lema 4.3.6 temos que

$$\begin{aligned} \sup_{0 \leq t \leq T} \|\varphi_t\|_{\infty(V)} &\leq \|h\|_{\infty(V)} + \frac{1}{4(N-1)} \sup_{0 \leq t \leq T} \max_{1 \leq x \leq N-2} |g_t(x, x+1)| \\ &\leq \frac{C_0}{N} + \frac{C_0^2}{4(N-1)} \leq \frac{C_0}{N} + \frac{C_0^2}{2N}. \end{aligned}$$

□