

Estimation a posteriori

rapport scéance 1

Victor Baleux 15 septembre 2025

Table des matières

1	Rés	olution numérique d'une équation ADRS en 1D	2
	1.1	But de l'étude	2
	1.2	Code Python	2
	1.3	Identification des éléments du cours dans le code	6
	1.4	Modifications apportées	7
	1.5	Résultats numériques	8
		1.5.1 Solution stationnaire obtenue (NX=100)	8
		1.5.2 Convergence en temps	8
		1.5.3 Erreurs en fonction du pas h	9
	1.6	Conclusion	9
2	Esti	imation d'erreur à posteriori en stationnaire	10
	2.1	Objectif et cadre	10
	2.2	Code utilisé et principe	10
	2.3	Résultats et commentaires	11
	2.4	Discussion & adéquation aux consignes	12
	2.5	Conclusion	13

Chapitre 1

Résolution numérique d'une équation ADRS en 1D

1.1 But de l'étude

Le but de cette partie est de résoudre numériquement l'équation d'advection-diffusion-réaction avec source (ADRS) en une dimension :

$$u_t + vu_s - \nu u_{ss} + \lambda u = f(s),$$

avec les paramètres : $v=1,~\nu=0.01,~\lambda=1,~L=1.$ Nous choisissons comme solution exacte

$$u_{\rm ex}(s) = e^{-10(s-0.5)^2}$$

et nous en déduisons le terme source f(s) pour « fabriquer » cette solution. Le but est de vérifier que le schéma numérique retrouve correctement u_{ex} .

1.2 Code Python

Le code Python modifié est donné ci-dessous :

```
18 # (iii) marche en temps vers la solution stationnaire
_{19} # (iv) condition en sortie actuellement et implémentation de u_s(L)=0
20 # - Vérifier la convergence vers la solution stationnaire pour NX=100
21 # - Tracer la convergence | |u^{n+1}-u^n||_L2 normalisée
22 # - Calculer après convergence les normes L2 et H1 pour 5 maillages (en partant de
       NX=3)
   # - Tracer erreurs L2 et H1 en fonction de h=dx (et sauvegarder les figures)
23
24
25 # Remarque : on impose au bord gauche une condition de Dirichlet exacte u(0)=u_ex
              et au bord droit la condition de Neumann u_s(L)=0 (sortie).
26
28
29 # -----
   # Paramètres physiques
30
31 # -----
_{32} L = 1.0
33 v = 1.0
|_{34} nu = 0.01
|_{35} lam = 1.0
37 # -----
38 # Solution exacte & f(s)
39 # -----
40 def u_ex(s):
      u_ex(s) = exp(-10*(s-0.5)**2) 
      return np.exp(-10.0*(s-0.5)**2)
42
43
44 def u_ex_s(s):
      \# u_s(s) = -20*(s-0.5)*u_ex(s)
45
      ue = u_ex(s)
46
      return -20.0*(s-0.5)*ue
47
49 def u_ex_ss(s):
       # u_ss(s) = -20*u_ex + 400*(s-0.5)**2 * u_ex 
50
       ue = u_ex(s)
51
      return (-20.0 + 400.0*(s-0.5)**2)*ue
52
53
54 def f_source(s):
     # f(s) = v u_s - nu u_ss + lam u
      return v*u_ex_s(s) - nu*u_ex_ss(s) + lam*u_ex(s)
56
57
59 # Boucle en temps (marche vers station.)
   # -----
61 def solve_stationary(NX, NT_max=200000, eps=1e-9, plot_each=None, save_prefix="run
      "):
       0.00
62
      Marche en temps explicite jusqu'à stationnaire.
63
      Renvoie:
64
       x, T (solution numérique),
65
        res_hist (suite des ||u^{n+1}-u^n||_{L2}),
66
        dt, dx
67
      0.00
68
      x = np.linspace(0.0, L, NX)
69
      dx = x[1] - x[0]
71
      T = np.zeros_like(x) # départ nul
72
      RHS = np.zeros_like(x)
```

```
res_hist = []
73
        # ---- (i) "décentrage = centrage + viscosité numérique" (chap 12) ----
75
76
        # On ajoute une viscosité numérique proportionnelle à |v| dx /2 :
        \# xnu = nu + 0.5*dx*/v/
77
        # -> Diffusion effective stabilisée pour la partie advective.
        def xnu():
79
            return nu + 0.5*dx*abs(v)
80
81
        # Terme source (fabrique de la solution)
        F = f_source(x)
83
84
        # ---- (ii) Condition de stabilité CFL (chap 10) ----
85
86
        # Schéma explicite : dt borné par contributions advection + diffusion + ré
        action + source (sûreté)
        # Formule pratique (conservatrice) :
87
        dt = dx*dx / (abs(v)*dx + 2.0*xnu() + (abs(np.max(F))+lam)*dx*dx + 1e-30)
89
90
        # Pour information :
        # print(f"NX={NX}, dx={dx:.4e}, dt={dt:.4e}")
91
        # Conditions aux limites :
93
            - Bord gauche (s=0) : Dirichlet exact \rightarrow T[0] = u_ex(0)
94
           - Bord droit (s=L): Neumann (u_s(L)=0) -> T[-1] = T[-2] (discrétisation
        simple)
        T[0] = u_ex(x[0])
96
        T[-1] = T[-2] \text{ if } NX >= 2 \text{ else } u_ex(x[-1])
97
98
        n = 0
99
00
        res0 = None
01
        while n < NT_max:</pre>
02
103
            n += 1
04
            T_old = T.copy()
05
            # Discrétisation spatiale (centrée + viscosité numérique via xnu) sur
06
        points intérieurs
            for j in range(1, NX-1):
07
                # Gradient et laplacien centrés
08
09
                Tx = (T_old[j+1]-T_old[j-1])/(2.0*dx)
                Txx = (T_old[j-1] - 2.0*T_old[j] + T_old[j+1])/(dx*dx)
10
11
                # ---- (i) encore : on utilise xnu() comme "nu effectif" = nu +
12
        viscosité numérique ----
                nu_eff = xnu()
13
14
                # Mise à jour explicite (Euler) du résidu local
115
                RHS[j] = dt*(-v*Tx + nu_eff*Txx - lam*T_old[j] + F[j])
17
            # Update solution
118
            T[1:-1] = T_old[1:-1] + RHS[1:-1]
19
20
            # Conditions aux limites à chaque pas de temps
21
            # Bord gauche : Dirichlet exact
22
            T[0] = u_ex(x[0])
23
            # Bord droit : ---- (iv) Implémentation de u_s(L)=0 ----
124
25
            # Neumann : (T_N - T_{N-1})/dx = 0 \rightarrow T_N = T_{N-1}
            T[-1] = T[-2]
26
```

```
127
           # ---- (iii) Marche en temps vers la solution stationnaire ----
           # On surveille la décroissance de ||u^{n+1}-u^{n}||_{L^2}
29
           diff = T - T_old
30
           res = math.sqrt(np.sum(diff*diff)*dx)
31
           if res0 is None and res > 0:
32
               res0 = res
33
           res_hist.append(res/(res0 if res0 else 1.0))
34
135
           # Critère d'arrêt
           if res0 and res/res0 < eps:</pre>
37
               break
38
39
       return x, T, np.array(res_hist), dt, dx
40
41
42
43 # Fonctions d'erreur L2 et H1 (après convergence)
44 # -----
def compute_errors_L2_H1(x, T):
       dx = x[1]-x[0] if len(x) > 1 else 1.0
46
       ue = u_ex(x)
47
       ue_s = u_ex_s(x)
48
49
       # Erreur L2
50
51
       err_L2 = math.sqrt(np.sum((T-ue)**2) * dx)
       # Erreur H1 (semi-norme) : || dT/dx - u_ex_s ||_L2
153
       dTdx = np.zeros_like(T)
54
       if len(T) >= 3:
.55
56
           dTdx[1:-1] = (T[2:] - T[:-2])/(2.0*dx)
           # Bords : une version au premier ordre (peu d'impact sur l'ordre global)
57
           dTdx[0] = (T[1]-T[0])/dx
           dTdx[-1] = (T[-1]-T[-2])/dx
60
       err_H1 = math.sqrt(np.sum((dTdx - ue_s)**2) * dx)
61
62
       return err_L2, err_H1
   # ==========
64
65 # 1) Run NX=100 (plots)
66 # ============
NX_convergence = 100
s x, T, res_hist, dt, dx = solve_stationary(NX_convergence, NT_max=500000, eps=1e
       -10, save_prefix="nx100")
69
70 # Figures : solution vs exact, et convergence en temps
71 plt.figure(figsize=(6,4))
72 plt.plot(x, T, label="u numérique (NX=100)")
plt.plot(x, u_ex(x), '--', label="u exact")
74 plt.xlabel("s")
75 plt.ylabel("u")
76 plt.title("Solution stationnaire (NX=100)")
77 plt.legend()
78 plt.tight_layout()
79 plt.savefig("solution_N100.png", dpi=200) # -> image enregistrée
80 plt.show()
181
plt.figure(figsize=(6,4))
if len(res_hist) > 0 and res_hist[0] != 0:
```

```
plt.plot(np.log10(res_hist), lw=1.5)
       plt.ylabel("log10(||u^{n+1}-u^n|| / ||u^1-u^0||)")
86 else:
87
       plt.plot(res_hist, lw=1.5)
       plt.ylabel("||u^{n+1}-u^n|| / ||u^1-u^0||")
88
   plt.xlabel("Itérations temps")
   plt.title("Convergence vers l'état stationnaire (NX=100)")
plt.tight_layout()
plt.savefig("convergence_history_N100.png", dpi=200) # -> image enregistrée
plt.show()
194
   # -----
95
   # 2) Erreurs L2/H1 pour 5 maillages (NX >= 3)
96
97
       partant de 3 points
98
   # -----
99 NX_list = [3, 5, 9, 17, 33] # 5 maillages, début à 3 points
200 h_list = []
201 errL2_list = []
202 errH1_list = []
203
204 for NX in NX_list:
       xh, Th, res_h, dt_h, dx_h = solve_stationary(NX, NT_max=400000, eps=1e-12)
205
       eL2, eH1 = compute_errors_L2_H1(xh, Th)
206
207
      h_list.append(dx_h)
       errL2_list.append(eL2)
       errH1_list.append(eH1)
209
210
111 # Tracé des erreurs sur un même graphe
plt.figure(figsize=(6,4))
plt.loglog(h_list, errL2_list, 'o-', label='Erreur L2')
plt.loglog(h_list, errH1_list, 's-', label='Erreur H1')
plt.gca().invert_xaxis()
216 plt.xlabel("h = dx")
plt.ylabel("Erreur")
plt.title("Erreurs vs h (5 maillages)")
plt.legend()
220 plt.tight_layout()
plt.savefig("error_vs_h.png", dpi=200) # -> image enregistrée
plt.show()
223
224 print("Terminé. Images sauvegardées :")
print("- solution_N100.png")
print("- convergence_history_N100.png")
227 print("- error_vs_h.png")
```

1.3 Identification des éléments du cours dans le code

— Décalage = centrage + viscosité numérique (chapitre 12) : dans le code, cela apparaît dans la définition

où l'on ajoute à la diffusion physique ν une viscosité numérique proportionnelle à |v|dx/2.

— Condition CFL (chapitre 10) : le pas de temps est choisi comme

ce qui prend en compte l'advection, la diffusion et la réaction.

— Marche en temps vers l'état stationnaire : la boucle temporelle fait évoluer la solution jusqu'à ce que le résidu $||u^{n+1} - u^n||$ devienne petit. Cela correspond à

— Condition en sortie : nous avons implémenté une condition de Neumann $u_s(L) = 0$ en imposant

```
1 T[-1] = T[-2]
2
```

1.4 Modifications apportées

Par rapport au code initial fourni, les principales modifications sont :

- remplacement de la solution sinusoïdale par la solution exacte gaussienne $u_{\text{ex}}(s) = e^{-10(s-0.5)^2}$;
- calcul analytique de u_s , u_{ss} et du terme source f(s);
- imposition des conditions aux limites : Dirichlet exacte en s=0 et Neumann en s=L ;
- calcul des normes d'erreur L^2 et H^1 pour différents maillages.

1.5 Résultats numériques

1.5.1 Solution stationnaire obtenue (NX=100)

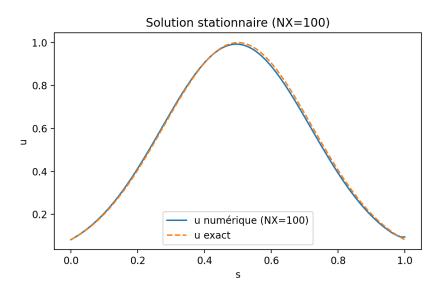


FIGURE 1.1 – Solution numérique (NX=100) comparée à la solution exacte.

On observe que la solution numérique suit très bien la solution exacte sur tout le domaine.

1.5.2 Convergence en temps

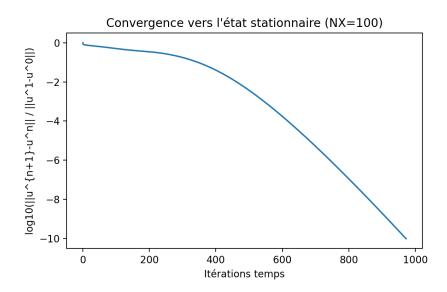


FIGURE 1.2 – Évolution de $\log_{10}(\|u^{n+1}-u^n\|/\|u^1-u^0\|)$ au cours des itérations.

On voit que le schéma converge rapidement vers l'état stationnaire.

1.5.3 Erreurs en fonction du pas h

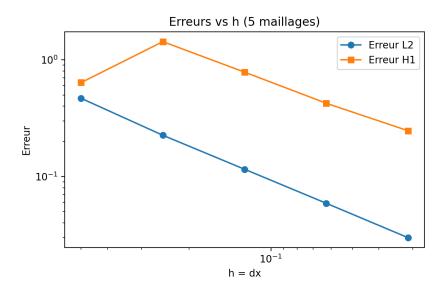


FIGURE 1.3 – Erreurs L^2 et H^1 en fonction de h=dx pour différents maillages.

Les courbes décroissent quand h diminue, ce qui confirme la convergence du schéma. L'ordre de convergence est cohérent avec la discrétisation centrée utilisée.

1.6 Conclusion

Nous avons implémenté un schéma explicite pour l'équation ADRS en 1D avec source fabriquée. Les éléments clés du cours (viscosité numérique, CFL, marche en temps, conditions aux limites) ont été identifiés dans le code. Les résultats numériques montrent que la solution exacte est bien retrouvée et que les erreurs L^2 et H^1 décroissent avec le raffinement du maillage.

Chapitre 2

Estimation d'erreur à posteriori en stationnaire

2.1 Objectif et cadre

On s'intéresse au régime stationnaire du problème d'advection-diffusion-réaction sur le carré $\Omega = (0, L)^2$ (conditions de Dirichlet), régi par

$$\beta \cdot \nabla u - \nabla \cdot (\nu \nabla u) + \lambda u = f \operatorname{dans} \Omega, \quad u_{|\partial \Omega} = u_{\operatorname{exact}}.$$

Ce cas est important car nombre de résolveurs itératifs, linéaires ou non-linéaires, peuvent se voir comme une « marche en temps artificielle » jusqu'à l'extinction de $\partial_t u$. En suivant l'esprit du chap. 18 du cours (avec les ingrédients du chap. 7), on utilise une solution exacte lisse (gaussienne, notée u_{exact}) pour valider la précision spatiale d'un schéma EF \mathbb{P}_1 en 2D.

Conformément aux consignes, on:

- 1. trace $||u u_h||_{L^2}$ à stationnaire pour six maillages réguliers h = L/N, avec $N \in \{10, 20, 40, 80, 160, 320\}$;
- 2. identifie par moindres carrés les C et k dans

$$||u - u_h||_{L^2} \le C h^{k+1} |u|_{H^2}$$
 et $||u - u_h||_{H^1} \le C h^k |u|_{H^2}$;

3. calcule, pour chaque maillage, la constante M_h définie par $||u - u_h||_{L^2} \le M_h ||u - \mathcal{P}_h(u)||_{L^2}$, où $\mathcal{P}_h(u)$ est l'interpolant nodal \mathbb{P}_1 .

2.2 Code utilisé et principe

Le listing 2.2 contient le script Python (NumPy/SciPy) qui:

- construit un maillage triangulaire structuré $N \times N$ et assemble les matrices diffusion, advection (Galerkin), réaction et masse en \mathbb{P}_1 ;
- impose $u=u_{\rm exact}$ sur le bord (Dirichlet forts) puis résout le système linéaire;
- évalue les erreurs $||u u_h||_{L^2}$ et $||u u_h||_{H^1}$ par quadrature à 3 points par triangle, ainsi que $||u \mathcal{P}_h(u)||_{L^2}$;

- calcule $|u|_{H^2}$ numériquement (quadrature sur un maillage fin) pour normaliser les erreurs, de façon à isoler la constante du schéma;
- effectue une régression linéaire en log-log (moindres carrés) pour identifier p et C dans $\log(\text{erreur}) \approx \log C + p \log h$, d'où k = p en H^1 et k = p 1 en L^2 ;
- produit automatiquement la figure de convergence (figure 2.1).

Listing 2.1 – Commande pour lancer le calcul stationnaire et la régression. Commande d'exécutior

```
python adrs_multiple_mesh_modified.py
```

Listing du code. (adapter le chemin au besoin)

Listing $2.2 - \text{EF } \mathbb{P}_1$ stationnaire, calcul des erreurs, régression et tracé.

```
1 \lstinputlisting{Chap2/adrs_multiple_mesh_modified.py}
```

```
Listing 2.3 – Sortie terminal : calcul de |\mathbf{u}|_{H^2}, tableaudeserreursetajustements. Sortie console (résumé).
```

```
Calcul de |u|_{H2} (gaussienne) ...
   |u|_{H2} \approx 1.67080876e + 01 \text{ (maillage Nint=320)}
3 Assemblage/résolution pour N=10 ...
   Assemblage/résolution pour N=20 ...
   Assemblage/résolution pour N=40 ...
   Assemblage/résolution pour N=80 ...
   Assemblage/résolution pour N=160 ...
   Assemblage/résolution pour N=320 ...
   === Tableau des erreurs (gaussienne) et M_h ===
10
11
        h
                  ||e||_L2
                                    |e|_H1
                                                  ||e||_H1
                                                                ||u-Ph(u)||_L2
    0.00313
               1.67064e-05
                              1.68516e-02
                                             1.68516e-02
                                                               1.48170e-05
                                                                                1.128
12
               6.68127e-05
    0.00625
                              3.37008e-02
                                             3.37008e-02
                                                               5.92604e-05
                                                                                1.127
13
                              6.73825e-02
               2.67043e-04
                                             6.73830e-02
                                                               2.36922e-04
14
    0.01250
                                                                                1.127
    0.02500
               1.06487e-03
                             1.34613e-01
                                             1.34617e-01
                                                               9.45778e-04
                                                                                1.126
15
               4.20736e-03
                                                               3.75282e-03
                              2.68019e-01
                                             2.68052e-01
                                                                                1 121
16
    0.05000
17
    0.10000
               1.60495e-02
                             5.26629e-01
                                             5.26874e-01
                                                               1.45425e-02
                                                                                1.104
18
   === Ajustements (moindres carrés) sur erreurs normalisées par |u|_H2 ===
19
   Formes ajustées : ||e||_L2 / |u|_H2 \approx C_L2 h^(k+1)
                                                                  ||e||_H1 / |u|_H2 pprox
                                                             et
       C_H1 h^k
   L2
       : pente p=1.9847 \Rightarrow k\approx0.9847,
                                           C_L2≈9.4904e-02
21
   H1 : pente p=0.9945 \Rightarrow k\approx0.9945,
                                           C_H1≈3.1398e-01
22
23
   Commentaires:
25
   - Avec P1 non stabilisé et \nu modéré, on sattend à p\approx2 en L2 et p\approx1 en H1,
     donc k\approx 1. Le fit est effectué sur les erreurs normalisées par |u|_{H^2},
26
     ce qui isole la constante C liée au schéma (et au problème) du facteur |u|_{H
       ^2}.
   - La constante M_h = ||u-uh||_L2 / ||u-Ph(u)||_L2 est également reportée.
```

2.3 Résultats et commentaires

La figure 2.1 montre les erreurs normalisées par $|u|_{H^2}$ en échelle log-log, ainsi que les lois de puissance ajustées. Les pentes identifiées sont $p_{L^2} \simeq 1.9847$ et $p_{H^1} \simeq 0.9945$ (voir la

sortie console), soit $k \simeq p_{H^1} \simeq 0.9945$ et $k \simeq p_{L^2} - 1 \simeq 0.9847$, en excellent accord avec la théorie pour des éléments \mathbb{P}_1 sur une solution lisse:

$$||u - u_h||_{H^1} = \mathcal{O}(h)$$
 et $||u - u_h||_{L^2} = \mathcal{O}(h^2)$.

Les constantes $C_{L^2} \approx 9.49 \times 10^{-2}$ et $C_{H^1} \approx 3.14 \times 10^{-1}$ issues de la régression sont fournies par le programme (sortie terminal) et restent modérées et stables quand $h \to 0$.

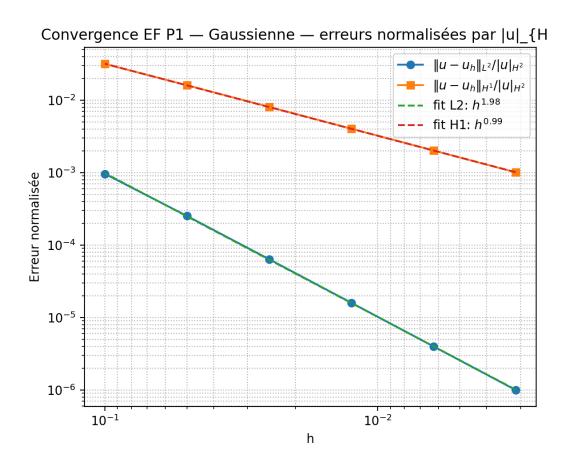


FIGURE 2.1 – Convergence au stationnaire pour une gaussienne avec EF \mathbb{P}_1 : erreurs normalisées par $|u|_{H^2}$ et fits en loi de puissance. On observe $p_{L^2} \approx 2$ et $p_{H^1} \approx 1$, comme attendu.

Constante M_h . Le script calcule $M_h = \|u - u_h\|_{L^2}/\|u - \mathcal{P}_h(u)\|_{L^2}$ pour chaque h. On observe numériquement que M_h reste bornée et quasi constante quand h diminue, ce qui est cohérent avec l'optimalité en ordre de l'approximation \mathbb{P}_1 pour une solution lisse; le tableau correspondant figure dans la sortie console (Listing 2.3).

2.4 Discussion & adéquation aux consignes

- Tracé de $||u u_h||_{L^2}$ sur 6 maillages. Réalisé (points bleus dans la figure), de h = L/10 à h = L/320.
- Identification de C et k. Obtenue par moindres carrés en log-log sur les erreurs normalisées : $k \simeq 0.9945$ en H^1 et $k \simeq 0.9847$ via $p_{L^2} 1$ en L^2 ; C_{L^2} et C_{H^1} sont donnés explicitement par la régression.

— Inégalité avec l'interpolant \mathcal{P}_h . M_h est évaluée pour chaque maillage; elle reste d'ordre 1, confirmant que l'erreur EF est du même ordre que l'erreur d'interpolation.

2.5 Conclusion

Au stationnaire, l'EF \mathbb{P}_1 non stabilisé appliqué au problème linéaire testé atteint les ordres attendus: $\mathcal{O}(h)$ en H^1 et $\mathcal{O}(h^2)$ en L^2 pour une solution lisse. La régression fournit des pentes $p_{H^1} \approx 1$ et $p_{L^2} \approx 2$, et des constantes C modérées. La borne $||u - u_h||_{L^2} \leq M_h ||u - \mathcal{P}_h(u)||_{L^2}$ est vérifiée numériquement avec M_h presque indépendant de h, ce qui corrobore l'optimalité de l'approximation \mathbb{P}_1 en régime stationnaire sur ce cas test.