

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

# Julia pour les mathématiques: une introduction

Olivier Garet

Université de Lorraine – IECL

22 juin 2021

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

# Plan

- 1 Quelques arguments
- 2 On commence toujours par un dessin
- 3 Un peu de code
- 4 Un peu de probabilités et de statistiques
- 5 De nouveaux types
- 6 Un peu de calcul formel

## Quelques arguments

On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

# Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time

## Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE

## Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE
- Syntaxe naturelle pour un.e mathématicien.ne

## Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE
- Syntaxe naturelle pour un.e mathématicien.ne
  - usage matriciel (à la Scilab, Matlab)

# Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE
- Syntaxe naturelle pour un.e mathématicien.ne
  - usage matriciel (à la Scilab, Matlab)
  - Les fonctions sont des objets « comme les autres »

## Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE
- Syntaxe naturelle pour un.e mathématicien.ne
  - usage matriciel (à la Scilab, Matlab)
  - Les fonctions sont des objets « comme les autres »
  - Facilité pour créer de nouveaux types



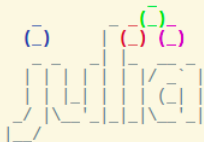
## Positionnement de Julia

- Rapide, compilation Just In Time
- Utilisable simplement en ligne de commande, en script, en IDE
- Syntaxe naturelle pour un.e mathématicien.ne
  - usage matriciel (à la Scilab, Matlab)
  - Les fonctions sont des objets « comme les autres »
  - Facilité pour créer de nouveaux types
- Souplesse du typage ; POO sans larmes.

# Bibliographie

- [https://olivier.garet.xyz/livre\\_julia/](https://olivier.garet.xyz/livre_julia/)
- George Root : The Julia Language Handbook
- <https://learnxinyminutes.com/docs/julia/>

# Incontournable !



Documentation: <https://docs.julialang.org>

Type "?" for help, "]" for Pkg help.

Version 1.6.0 (2021-03-24)

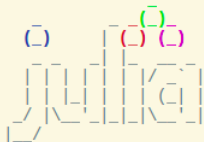
Official <https://julialang.org/> release

```
julia> using Plots
```

```
julia> plot(sin,0:0.01:pi)
```

```
julia> savefig("sinus.png")
```

# Incontournable !



Documentation: <https://docs.julialang.org>

Type "?" for help, "]" for Pkg help.

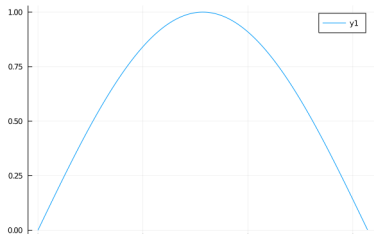
Version 1.6.0 (2021-03-24)

Official <https://julialang.org/> release

```
 julia> using Plots
```

```
 julia> plot(sin,0:0.01:pi)
```

```
 julia> savefig("sinus.png")
```



Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Incontournable !

```
julia> plot!(x->x-x^3/6,0:0.01:pi)
```

Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

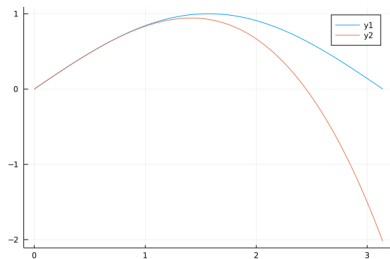
Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Incontournable !

```
 julia> plot!(x->x-x^3/6,0:0.01:pi)
```



Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2  
g (generic function with 1 method)
```

Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2
g (generic function with 1 method)
julia> g(5)
25
```



Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2  
g (generic function with 1 method)
```

```
julia> g(5)  
25
```

```
julia> delta(f)=(x->f(x+1)-f(x))  
delta (generic function with 1 method)
```

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2  
g (generic function with 1 method)  
  
julia> g(5)  
25  
  
julia> delta(f)=(x->f(x+1)-f(x))  
delta (generic function with 1 method)  
  
julia> h=delta(g)  
#7 (generic function with 1 method)
```

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2
g (generic function with 1 method)
julia> g(5)
25
julia> delta(f)=(x->f(x+1)-f(x))
delta (generic function with 1 method)
julia> h=delta(g)
#7 (generic function with 1 method)
julia> h(1)
3
```

# Un langage qui aime les fonctions

```
julia> g(x)=x^2
g (generic function with 1 method)

julia> g(5)
25

julia> delta(f)=(x->f(x+1)-f(x))
delta (generic function with 1 method)

julia> h=delta(g)
#7 (generic function with 1 method)

julia> h(1)
3

julia> h.([1 10 100 1000])
1×4 Matrix{Int64}:
 3  21  201  2001
```

Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Itérateurs et tableaux

```
julia> iterateur=1:5  
1:5
```

Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

De nouveaux types

Un peu de calcul formel

# Itérateurs et tableaux

```
 julia> itérateur=1:5
```

```
1:5
```

```
 julia> collect(itérateur)
```

```
5-element Vector{Int64}:
```

```
1
```

```
2
```

```
3
```

```
4
```

```
5
```

# Itérateurs et tableaux

```
julia> iterateur=1:5  
1:5
```

```
julia> collect(iterateur)  
5-element Vector{Int64}:  
 1  
 2  
 3  
 4  
 5
```

```
julia> iterateur=1:2:5  
1:2:5
```

## Itérateurs et tableaux

```
julia> iterateur=1:5  
1:5
```

```
julia> collect(iterateur)  
5-element Vector{Int64}:  
 1  
 2  
 3  
 4  
 5
```

```
julia> iterateur=1:2:5  
1:2:5
```

```
julia> collect(iterateur)  
3-element Vector{Int64}:  
 1  
 3  
 5
```



## Un petit programme

```
function cofactor(A)
  (a,b)=axes(A)
  return([(-1)^(col + row) *
    det(A[filter(x->(x!=col),a),
      filter(x->(x!=row),b)])
    for col=a, row=b])
end
```

## Un petit programme (variante)

```
function tcofactor(A)
    (a,b)=axes(A)
    return([(-1)^(col + row) *
            det(A[filter(x->(x!=col),a),
                  filter(x->(x!=row),b)])
            for row=b, col=a])
end
```

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

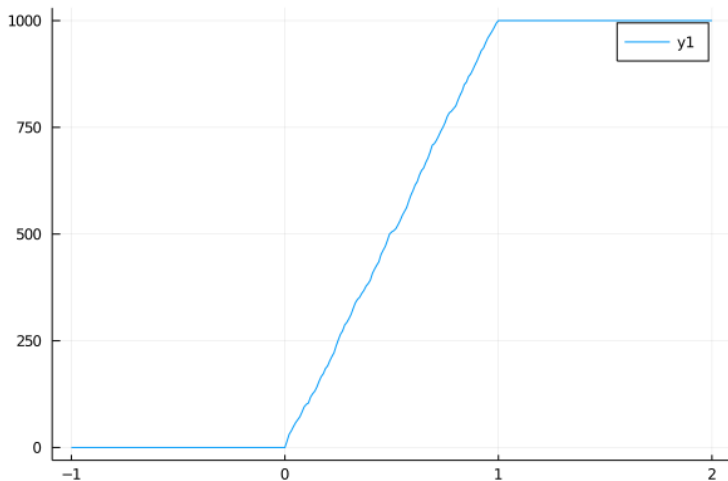
## Probabilités, simulation à la main

```
julia> u=rand(1000)
1000-element Array{Float64,1}:
 0.9714304962818339
 0.10322416018930736
 0.04744466863872865
 0.32481433048617214
 0.9960491662545685
 0.9446043582079462
  ⋮
 0.24981878355488418
 0.6859241745874931
 0.590074318077292
 0.9534866112715394
 0.44983813732243805
```

```
julia> empirique(t,x)=sum(t.<x)
empirique (generic function with 1 method)
```

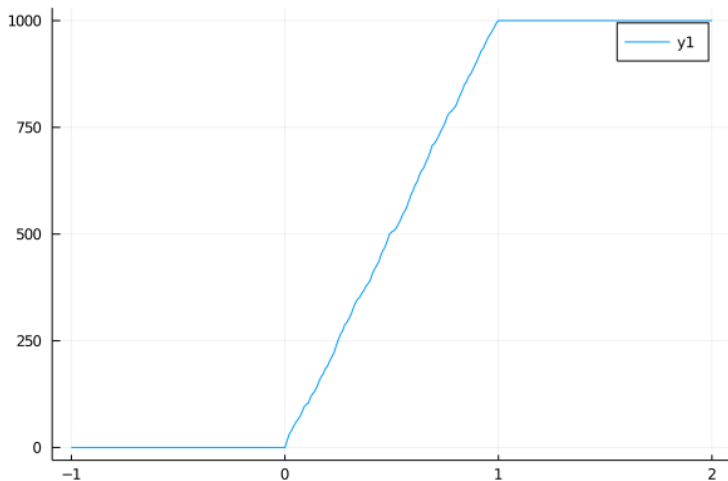
Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Probabilités (à la main)



Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Probabilités (à la main)



Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Statistiques (très élémentaires)

On peut faire des statistiques sur notre échantillon.

```
julia> using Statistics
```

```
julia> mean(u)  
0.49557632029841153
```

```
julia> mean(u.^2)  
0.3302776339365932
```

## Statistiques (très élémentaires)

On peut faire des statistiques sur notre échantillon.

```
julia> using Statistics
```

```
julia> mean(u)  
0.49557632029841153
```

```
julia> mean(u.^2)  
0.3302776339365932
```

C'est cohérent avec le calcul des moments d'ordre 1 et 2.

Si  $X \sim \mathcal{U}([0, 1])$  :

$$\mathbb{E}(X) = \int_0^1 x \, dx = \frac{1}{2}.$$

## Statistiques (très élémentaires)

On peut faire des statistiques sur notre échantillon.

```
 julia> using Statistics

 julia> mean(u)
 0.49557632029841153

 julia> mean(u.^2)
 0.3302776339365932
```

C'est cohérent avec le calcul des moments d'ordre 1 et 2.  
Si  $X \sim \mathcal{U}([0, 1])$  :

$$\mathbb{E}(X) = \int_0^1 x \, dx = \frac{1}{2}. \quad \mathbb{E}(X^2) = \int_0^1 x^2 \, dx = \frac{1}{3}.$$

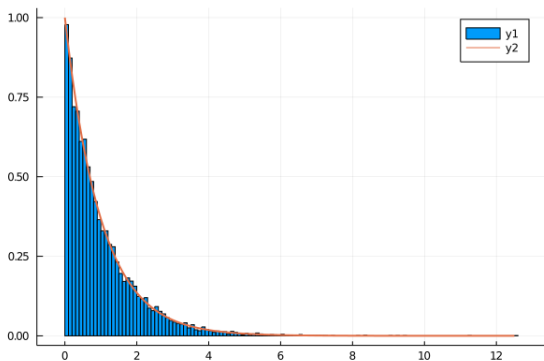
De même, `var(u)` donne la variance empirique d'un échantillon. On peut aussi traiter des covariances, les quantiles...



Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Simulation avec des bibliothèques

```
using Distributions  
E=Exponential(1)  
t=rand(E,10000)  
histogram(t,normalize=true)  
plot!(0:0.1:maximum(t),x->pdf(E,x),linewidth=2)
```



# Dispatch multiple

```
function puissance(a,b,n)
    return(a*b^n)
end
```

```
julia> puissance(3,0.1,3)
0.0030000000000000001
```

## Dispatch multiple

```
function puissance(a,b,n)
    return(a*b^n)
end
```

```
julia> puissance(3,0.1,3)
0.0030000000000000001
```

```
julia> puissance(3,1//10,3)
3//1000
```

## Dispatch multiple

```
function puissance(a,b,n)
    return(a*b^n)
end
```

```
julia> puissance(3,0.1,3)
0.0030000000000000001
```

```
julia> puissance(3,1//10,3)
3//1000
```

```
julia> puissance("c","ab",3)
"cababab"
```

## Dispatch multiple

```
function puissance(a,b,n)
    return(a*b^n)
end
```

```
julia> puissance(3,0.1,3)
0.0030000000000000001
```

```
julia> puissance(3,1//10,3)
3//1000
```

```
julia> puissance("c", "ab", 3)
"cababab"
```

```
julia> puissance([1 2; 3 4],[1 2;4 -1],3)
2×2 Matrix{Int64}:
 81  0
171 18
```

## Un nouveau type : la transformation affine

```
mutable struct affine
    a
    b
end
```

```
import Base.*
*(x::affine,y::affine)=
affine(y.a*x.a,y.a*x.b+y.b)
```

```
Base.inv(x::affine)=
affine(inv(x.a),-x.b*inv(x.a))
```

```
Base.one(x::affine)
=affine(one(x.a),zero(x.a))
```

## Un nouveau type : la transformation affine

```
function power(x,n)
    if (n==0) return(one(x))
    elseif (n==1) return(x)
    elseif (n==-1) return(inv(x))
    elseif (n>0)
        return(Base.power_by_squaring(x,n))
    else return(Base.power_by_squaring(inv(x),-n))
    end
end

import Base.^
(^)(x::affinite,n::Integer)=power(x,n)
```

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
**De nouveaux types**  
Un peu de calcul formel

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```



Quelques arguments

On commence toujours par un dessin

Un peu de code

Un peu de probabilités et de statistiques

**De nouveaux types**

Un peu de calcul formel

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```

```
julia> f^6
affinite(64, 63)
```

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```

```
julia> f^6
affinite(64, 63)
```

```
julia> f^(-6)
affinite(0.015625, -0.984375)
```

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```

```
julia> f^6
affinite(64, 63)
```

```
julia> f^(-6)
affinite(0.015625, -0.984375)
```

```
julia> affinite(2//1,1//1)^(-6)
affinite(1//64, -63//64)
```

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```

```
julia> f^6
affinite(64, 63)
```

```
julia> f^(-6)
affinite(0.015625, -0.984375)
```

```
julia> affinite(2//1,1//1)^(-6)
affinite(1//64, -63//64)
```

Et on réutilise notre code précédent

## Un nouveau type : la transformation affine

```
julia> f=affinite(2,1)
affinite(2, 1)
```

```
julia> f^6
affinite(64, 63)
```

```
julia> f^(-6)
affinite(0.015625, -0.984375)
```

```
julia> affinite(2//1,1//1)^(-6)
affinite(1//64, -63//64)
```

Et on réutilise notre code précédent

```
julia> puissance(affinite(1//4, -1), f, 2)
affinite(1//1, -1)
```

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Motivations et outils

On veut s'épargner des calculs simples, de la vie de tous les jours du mathématicien ; les calculs de l'algèbre élémentaire.

- SymPy
- AbstractAlgebra/Nemo
- Symbols (jeune ; à surveiller)

## Un problème de chaînes de Markov

$A$  et  $B$  se confrontent dans un jeu, la probabilité que  $A$  gagne une manche est  $a$ , que  $B$  gagne une manche est  $b$  et qu'ils fassent manche nulle est  $c = 1 - a - b$ . Est déclaré gagnant celui qui gagne 2 manches consécutives pour la première fois. Calculer la probabilité que  $A$  gagne.

## Un problème de chaînes de Markov

$A$  et  $B$  se confrontent dans un jeu, la probabilité que  $A$  gagne une manche est  $a$ , que  $B$  gagne une manche est  $b$  et qu'ils fassent manche nulle est  $c = 1 - a - b$ . Est déclaré gagnant celui qui gagne 2 manches consécutives pour la première fois. Calculer la probabilité que  $A$  gagne. On trouve

$$\begin{pmatrix} \mathbb{P}^{\text{égalité}}(A \text{ gagne}) \\ \mathbb{P}^{\text{avantage } A}(A \text{ gagne}) \\ \mathbb{P}^{\text{avantage } B}(A \text{ gagne}) \end{pmatrix} = (I - M_1)^{-1} N_1.$$

avec

$$M_1 = \begin{pmatrix} 1 - a - b & a & b \\ 1 - a - b & 0 & b \\ 1 - a - b & a & 0 \end{pmatrix} \text{ et } N_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ a \\ 0 \end{pmatrix}.$$



## Résolution avec SymPy

```
using SymPy, LinearAlgebra

@vars a b

M=[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b; 1-a-b a 0]
r=det(one(M)-M)
P=permutedims(cofactor(one(M)-M))*[0 ; a; 0]
# ou P=tcocfactor(one(M)-M)*[0 ; a; 0]
println([simplify(a) for a in P],
        "/"(", simplify(r), ")")
```

## Résolution avec SymPy

```
using SymPy, LinearAlgebra
```

```
@vars a b
```

```
M=[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b;1-a-b a 0]
```

```
r=det(one(M)-M)
```

```
P=permutedims(cofactor(one(M)-M))*[0 ;a;0]
```

```
# ou P=tcocfactor(one(M)-M)*[0 ;a;0]
```

```
println([simplify(a) for a in P],  
        "/"(" , simplify(r), ")")
```

```
Sym[a^2*(b + 1), a*(a*b + a + b^2), a^2]/(a^2*b + a^2 + a*b^2 + b^2)
```

## Résolution avec SymPy

```
using SymPy, LinearAlgebra
```

```
@vars a b
```

```
M=[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b;1-a-b a 0]
```

```
r=det(one(M)-M)
```

```
P=permutedims(cofactor(one(M)-M))*[0 ;a;0]
```

```
# ou P=tcocfactor(one(M)-M)*[0 ;a;0]
```

```
println([simplify(a) for a in P],  
        "/"(" ", simplify(r), " ")
```

```
Sym[a^2*(b + 1), a*(a*b + a + b^2), a^2]/(a^2*b + a^2 + a*b^2 + b^2)
```

Résultat final :  $\mathbb{P}^{\text{égalité}}(A \text{ gagne}) = \frac{a^2(b+1)}{a^2(b+1)+b^2(a+1)}$ .

## Résolution avec Nemo

```
using Nemo
```

```
B, (a, b) = PolynomialRing(ZZ, ["a", "b"])
```

```
M = B[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b; 1-a-b a 0]
```

```
r = det(one(M) - M)
```

```
P = permutedims(cofactor(one(M) - M)) * [0 ; a ; 0]
```

```
# ou P = tcofactor(one(M) - M) * [0 ; a ; 0]
```

```
println(P, "/"(r, ""))
```

```
Any[a^2*b + a^2, a^2*b + a^2 + a*b^2, a^2]/(a^2*b + a^2 + a*b^2 + b^2)
```

Résultat final :  $\mathbb{P}^{\text{égalité}}(A \text{ gagne}) = \frac{a^2(b+1)}{a^2(b+1)+b^2(a+1)}$ .

## Résolution avec Nemo

```
using Nemo

B,(a,b)=PolynomialRing(ZZ,["a","b"])

M=B[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b;1-a-b a 0]
r=det(one(M)-M)
P=permutedims(cofactor(one(M)-M))*[0 ;a;0]
# ou P=tcofactor(one(M)-M)*[0 ;a;0]
println(P,"/(",r,")")
```

## Résolution avec Nemo

```
using Nemo
```

```
B, (a, b) = PolynomialRing(ZZ, ["a", "b"])
```

```
M = B[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b; 1-a-b a 0]
```

```
r = det(one(M) - M)
```

```
P = permutedims(cofactor(one(M) - M)) * [0 ; a; 0]
```

```
# ou P = tcofactor(one(M) - M) * [0 ; a; 0]
```

```
println(P, "/" (" , r, ")")
```

```
Any[a^2*b + a^2, a^2*b + a^2 + a*b^2, a^2]/(a^2*b + a^2 + a*b^2 + b^2)
```

## Résolution avec Nemo

```
using Nemo
```

```
B, (a, b) = PolynomialRing(ZZ, ["a", "b"])
```

```
M = B[1-a-b a b ; 1-a-b 0 b; 1-a-b a 0]  
r = det(one(M) - M)
```

```
P = permutedims(cofactor(one(M) - M)) * [0 ; a ; 0]
```

```
# ou P = tcofactor(one(M) - M) * [0 ; a ; 0]
```

```
println(P, "/" (" , r , ")")
```

```
Any[a^2*b + a^2, a^2*b + a^2 + a*b^2, a^2]/(a^2*b + a^2 + a*b^2 + b^2)
```

Résultat final :  $\mathbb{P}^{\text{égalité}}(A \text{ gagne}) = \frac{a^2(b+1)}{a^2(b+1)+b^2(a+1)}$ .

Quelques arguments  
On commence toujours par un dessin  
Un peu de code  
Un peu de probabilités et de statistiques  
De nouveaux types  
Un peu de calcul formel

## Et avec Sage ?

```
SageMath version 9.0, Release Date: 2020-01-01  
Using Python 3.8.5. Type "help()" for help.
```

```
sage: a=var('a')  
....: b=var('b')  
....: M1=matrix([[1-a-b,a,b],[1-a-b,0,b],[1-a-b,a,0]])  
sage: N1=matrix([[0],[a],[0]])  
....: P=(1-M1)^(-1)*N1  
....: print(factor(P))  
....:  
[      a^2*(b + 1)/(a^2*b + a*b^2 + a^2 + b^2)]  
[(a*b + b^2 + a)*a/(a^2*b + a*b^2 + a^2 + b^2)]  
[      a^2/(a^2*b + a*b^2 + a^2 + b^2)]  
sage: □
```

Résultat final :  $\mathbb{P}^{\text{égalité}}(A \text{ gagne}) = \frac{a^2(b+1)}{a^2(b+1)+b^2(a+1)}$ .



## Résolution d'une récurrence linéaire

```
using SymPy

u=symbols("u",cls=sympy.Function)
n=symbols("n")
f=u(n+2)-3//2*u(n+1)+1//2*u(n)-2^n

println(rsolve(f,u(n)))
bord=sympify("{u(0):0,u(1):1}")
println(rsolve(f,u(n),bord))
```

## Résolution d'une récurrence linéaire

```
using SymPy
```

```
u=symbols("u",cls=sympy.Function)  
n=symbols("n")  
f=u(n+2)-3//2*u(n+1)+1//2*u(n)-2^n
```

```
println(rsolve(f,u(n)))  
bord=sympify("{u(0):0,u(1):1}")  
println(rsolve(f,u(n),bord))
```

Forme générale :  $2*2^n/3 + C_0 + 2^{(-n)}*C_1$

## Résolution d'une récurrence linéaire

```
using SymPy
```

```
u=symbols("u",cls=sympy.Function)  
n=symbols("n")  
f=u(n+2)-3//2*u(n+1)+1//2*u(n)-2^n
```

```
println(rsolve(f,u(n)))  
bord=sympify("{u(0):0,u(1):1}")  
println(rsolve(f,u(n),bord))
```

Forme générale :  $2 \cdot 2^n / 3 + C_0 + 2^{(-n)} \cdot C_1$

Avec équation au bord :  $2 \cdot 2^n / 3 - 2 \cdot 2^{(-n)} / 3$