MS211 - Trabalho Computacional (Lista 6)

Carolina Laino Mustrangi (RA: 168473)

Pedro Sader Azevedo (RA: 243245)

Humberto Vinicius Queiroz Melo (RA: 172417)

Parte I - Implementação do Modelo SEIR

```
In [1]:
         using Plots
In [2]:
         function simular_pandemia(r0::Float64, Tinc::Float64, Tinf::Float64,
                                   S1::Float64, E1::Float64, I1::Float64, R1::Float64,
                                   dias_total::Integer, dias_sem_quarentena::Integer =
         dias_total,
                                   fator_quarentena::Float64 = 1/2)
             0.00
             Simula a evolução do quadro demográfico de uma pandemia usando o modelo SEIR,
         resolvendo
             as equações diferenciais envolvidas pelo Método do Ponto Médio.
             r0: número de reprodução
             Tinc: tempo de incubação
             Tinf: tempo de infecção
             S1: valor inicial de pessoas suscetíveis à doença
             E1: valor inicial de pessoas expostas à doença
             I1: valor inicial de pessoas infectadas com doença
             R1: valor inicial de pessoas removidas (curadas, falecidas, ou isoladas em UTI)
             dias_total: total de dias a serem simulados
             dias_sem_quarentena: dias decorridos antes da adoção de políticas públicas de
         isolamento social
             fator_quarentena: número, tipicamente entre 0 e 1, pelo qual é multiplicado o r0
         ao adotar
                               políticas públicas de isolamento social
             # gerar vetores
```

```
S = zeros(dias_total)
    E = zeros(dias_total)
    I = zeros(dias_total)
    R = zeros(dias_total)
    # inicializar valores iniciais
    S[1], E[1], I[1], R[1] = S1, E1, I1, R1
    # definir F(y) = y'
    F(y) = [-(r0/Tinf)*y[1]*y[3];
        (r0/Tinf)*y[1]*y[3]- y[2]/Tinc;
        y[2]/Tinc-y[3]/Tinf;
        y[3]/Tinf]
    # resolver a equação diferencial para os dias sem isolamento social
    h = 1
    for i = 2:dias_sem_quarentena
        y05 = [S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]] + (h/2)*F([S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]])
        S[i], E[i], I[i], R[i] = [S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]] + h*F(y05)
    end
    # resolver a equação diferencial para os dias com isolamento social
    r0 = r0*fator_quarentena
    for i = (dias_sem_quarentena + 1):dias_total
        y05 = [S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]] + (h/2)*F([S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]])
        S[i], E[i], I[i], R[i] = [S[i-1]; E[i-1]; I[i-1]; R[i-1]] + h*F(y05)
    end
    # retornar quadro demográfico completo
    return S, E, I, R
end
```

Out[2]: simular_pandemia (generic function with 3 methods)

```
I1 = 0.0
R1 = 0.0
dias_total = 498;
```

```
In [5]:

t = [1:1:dias_total;]

plot(t, S, w=2, label = "Suscetiveis")

plot!(t, E, w=2, label = "Expostas")

plot!(t, I, w=2, label = "Infectadas")

plot!(t, R, w=2, label = "Removidas")

grafico_sem_isolamento = plot!(title = "Situação da Pandemia no Tempo \n(sem isolamento)",

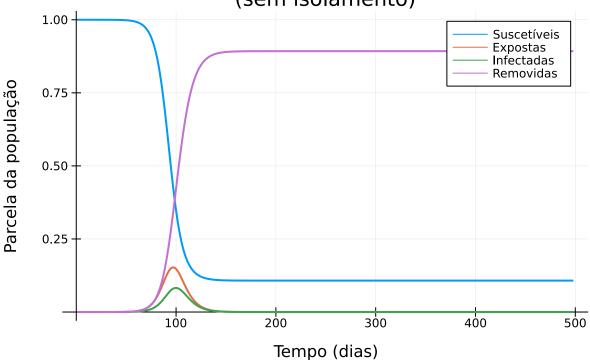
ylabel = "Parcela da população",

xlabel = "Tempo (dias)",

framestyle = :origin)
```



Situação da Pandemia no Tempo (sem isolamento)



Parte II - Respostas às Perguntas

```
In [6]: # constantes úteis para responder às perguntas

const LEITOS_DISPONIVEIS_POR_HABITANTE = 27/100e3
```

```
const LEITOS_NECESSARIOS_POR_REMOVIDA = 0.03
const HABITANTES = 44.04e6
const LEITOS = LEITOS_DISPONIVEIS_POR_HABITANTE * HABITANTES;
```

Questão 1

O número máximo de pessoas doentes no mesmo dia é o valor máximo do vetor \mathcal{I} . Para obter esse valor e seu índice com uma única iteração, utilizamos a função abaixo.

Como podemos ver acima, a maior proporção de pessoas doentes observadas em um único dia seria de aproximadamente 8,25% da população. Considerando que o estado de São Paulo possui 44,04 milhões de habitantes, essa proporção representaria 3632055 pessoas.

Questão 2

Seriam necessários 100 dias para chegar no pico de doentes.

Questão 3

a) Para calcular a proporção de pessoas que entram diariamente no grupo \mathcal{R} de Removidas, vamos calcular o fluxo de \mathcal{R} no tempo (ou seja, $\frac{d\mathcal{R}}{dt}$) a partir da diferença entre um termo e seu anterior.

```
In [8]:

dR = zeros(dias_total - 1)
    for i in 1:dias_total - 1
        dR[i] = R[i + 1] - R[i]
    end
```

```
In [9]:
         dR
        497-element Vector{Float64}:
Out[9]:
         3.315649867374005e-8
         7.028253520565841e-8
         9.884575515540436e-8
         1.2396783632566257e-7
         1.486659009108171e-7
         1.748299696382825e-7
         2.0376571041399432e-7
         2.364987248964081e-7
         2.7394848500622744e-7
         3.170315508174757e-7
         3.6672704361747153e-7
         4.241227028343163e-7
         4.90451824866355e-7
         0.0
         0.0
         0.0
```

```
0.0
0.0
0.0
0.0
0.0
0.0
0.0
```

b) Agora vamos usar o vetor calculado na questão anterior para avaliar a demanda diária de leitos no estado de São Paulo.

Out[11]:

Demanda adicional de leitos (sem isolamento) Demanda adicional de leitos Ocupação máxima de leitos 1.0×10⁴ 1.0×10⁴ 1.0×10⁴ Tempo (dias)

c) Para estimar a demanda acumulada de leitos, considerando que o tempo mediano de internação na UTI é de uma semana, somamos à demanda adicional diária de cada dia da simulação a demanda dos seis dias anteriores.

```
In [12]: demanda_acumulada_leitos = zeros(dias_total - 7)
```

```
for i in 7:dias_total - 1
    s = 0
    for j in 0:6
        s += demanda_diaria_leitos[i - j]
    end
    demanda_acumulada_leitos[i - 6] = s
end
```

Out[13]:

Demanda acumulada de leitos (sem isolamento) 2.50×10^{5} Demanda acumulada de leitos Ocupação máxima de leitos 2.00×10^{5} Habitantes 1.50×10^{5} 1.00×10^{5} 5.00×10^4 400 500 200 100 300 Tempo (dias)

d) O número de leitos necessários para atender a todos que precisarem de UTI é o valor máximo da curva acima. Como podemos ver abaixo, esse valor passa é quase 260 mil.

```
In [14]: leitos_necessarios, dia_maior_demanda = findmax(demanda_acumulada_leitos)
dia_maior_demanda += 7 # já que começamos do sétimo dia
```

```
@show(leitos_necessarios)
@show(dia_maior_demanda);
```

```
leitos_necessarios = 258956.5221262769
dia maior demanda = 103
```

Questão 4

O número de leitos não seria suficiente para lidar com o pico de demanda. Como podemos ver na célula abaixo, São Paulo não teria sequer 5% dos leitos necessários para lidar com a pandemia caso não fossem adotadas políticas públicas de mitigação da transmissão da doença.

```
In [15]: disponibilidade_proporcional_leitos = (LEITOS/leitos_necessarios)
    @show(disponibilidade_proporcional_leitos);

disponibilidade proporcional leitos = 0.04591813290650235
```

O excesso máximo de demanda seria de 247.066 leitos.

```
In [26]: excesso_demanda_maximo = leitos_necessarios - LEITOS
```

Out[26]: 247065.7221262769

Questão 5

A fim estimar o número de pessoas que ficarão sem acesso a UTIs, vamos somar a demanda diária adicional de leitos no intervalo em que a demanda acumulada está acima da ocupação máxima. Começamos descobrindo esse intervalo:

```
In [17]: # primeira raiz: troca de sinal negativo para positivo
    @show(demanda_acumulada_leitos[64] - LEITOS)
    @show(demanda_acumulada_leitos[65] - LEITOS);

demanda_acumulada_leitos[64] - LEITOS = -182.06663478088376
    demanda_acumulada_leitos[65] - LEITOS = 1590.6849452876268
In [18]: # sequeda_saizu_tsess_do_sinal_positive_pass_passtive
```

```
# segunda raiz: troca de sinal positivo para negativo
@show(demanda_acumulada_leitos[134] - LEITOS)
@show(demanda_acumulada_leitos[135] - LEITOS);
```

```
demanda_acumulada_leitos[134] - LEITOS = 665.1197481606669
demanda acumulada leitos[135] - LEITOS = -663.634126119372
```

O primeiro índice do vetor demanda_acumulada_leitos representa o sétimo dia, nosso intervalo é [64 + 7, 134 + 7] . Assim, temos que o total de pessoas que ficariam sem UTI é:

```
In [19]: total_pessoas_sem_leito = sum(demanda_diaria_leitos[64 + 7: 134 + 7])
Out[19]: 1.1514123409504758e6
```

Observe, na célula abaixo, que esse número representa a esmagadora maioria das pessoas que precisarão de

Parcela da população que precisaria de UTI mas ficaria sem: ~87.15%

Questão 6

A simulação acima prevê uma verdadeira calamidade para o estado de São Paulo, caso não fossem adotadas medidas para conter a propagação da COVID-19. Com o propósito de argumentar a favor de políticas de saúde pública (isolamento social, uso de máscaras em espaços públicos, etc) como prevenções de tal calamidade, vamos simular a pandemia novamente usando um número de reprodução mais baixo após os primeiros dois meses e meio. A ideia é representar a adoção de políticas de saúde pública com essa diminuição no número de reprodução.

```
In [21]: dias_sem_quarentena = 85 # dois meses e meio
fator_quarentena = 1/2;
```

```
In [23]:

t = [1:1:dias_total;]

plot(t, Sp, w=2, label = "Suscetiveis")

plot!(t, Ep, w=2, label = "Expostas")

plot!(t, Ip, w=2, label = "Infectadas")

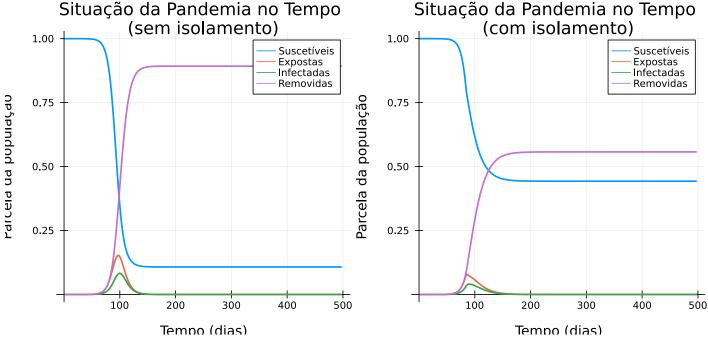
plot!(t, Rp, w=2, label = "Removidas")

grafico_com_isolamento = plot!(title = "Situação da Pandemia no Tempo \n(com isolamento)",

ylabel = "Parcela da população",

xlabel = "Tempo (dias)",

framestyle = :origin);
```



```
In [25]:

# mais pessoas continuarão suscetíveis se adotarmos medidas de saúde pública (o que é
bom)

@show(S[ultimo])

@show(Sp[ultimo])

# menos pessoas serão removidas se adotarmos medidas de saúde pública (o que também é
bom)

@show(R[ultimo])
```

```
S[ultimo] = 0.10750283884619916

Sp[ultimo] = 0.4427304761950461

R[ultimo] = 0.8924971611538011

Rp[ultimo] = 0.5572695238021963
```

@show(Rp[ultimo]);

Ao comparar as simulações acima, fica evidente a importância de políticas de saúde pública para evitar que os hospitais de São Paulo enfrentasse uma sobrecarga catastrófica (um cenário pior do que o que de fato ocorreu ao longo da pandemia do COVID-19).

Note que o pico de infecções é mais baixo no cenário em que são adotadas medidas de conteção, assim diminuindo o excesso de demanda por atendimento hospitalar. Além disso, uma parcela menor da população vai para o grupo $\mathcal R$ e uma parcela maior permanece no grupo $\mathcal S$ nesse caso, indicando que a nem toda a população contrai a doença durante o intervalo simulado. Logo, podemos concluir que ao implementar as medidas de restrição, como menos pessoas foram removidas, menos pessoas foram expostas e infectadas, então as restrições foram positivas para a não exposição e a não infecção de pessoas.

Em vista disso, diríamos ao governador do estado no início de pandemia que as medidas de restrição de circulação são necessárias para impedir o cenário em que não há leitos suficientes para a quantidade de pessoas que os necessitariam.