



**La MATEMATICA  
alla televisione,  
sui giornali e sui media**



A blue banner with a white border. In the center is a cartoon illustration of a man with a beard and glasses, wearing a suit and tie, with his arms outstretched. Above him, the text 'differenza tra' is written in a white cursive font. Below that, the words 'TAN' and 'TAEG' are written in large, bold, white capital letters. A small circular logo with the letter 'E' is in the bottom right corner.





# Volatilità

A hand is pointing at a candlestick chart on a dark blue background. The chart shows a series of green and orange candles, indicating price fluctuations. The background of the entire image is a photograph of the 'Bull and Bear' statues in front of the New York Stock Exchange.

## Mercati finanziari

A blue silhouette of a bull and a bear is shown against a dark blue background. A glowing blue line graph is overlaid on the silhouettes, representing market trends. The background of the entire image is a photograph of the 'Bull and Bear' statues in front of the New York Stock Exchange.

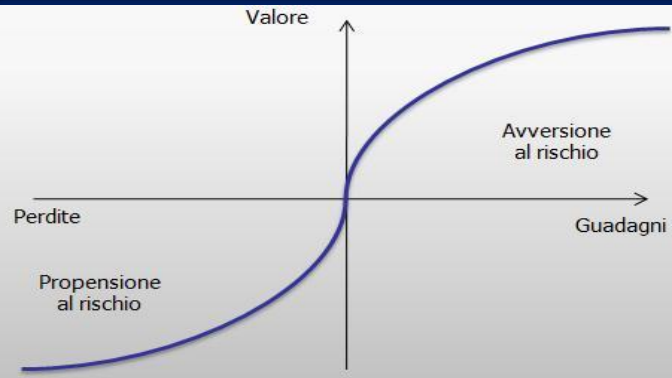
(Bullish – Bearish)

A stack of gold coins, a pen, and a document with a bar chart are shown. The document has a blue bar chart and some text. The background of the entire image is a photograph of the 'Bull and Bear' statues in front of the New York Stock Exchange.

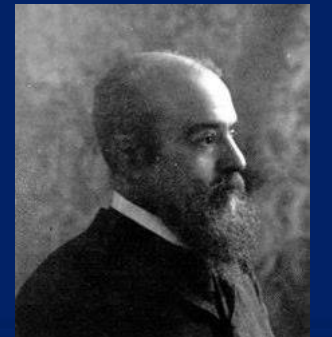
Derivati finanziari  
(titoli rischiosi, opzioni,  
forwards, futures, swaps...)



# FINANZA CREATIVA



# RISCHIO Avversione/Propensione/ PARETO



# UTILITÀ DEL CONSUMATORE



# Numero di Nepero o costante di Eulero



## Identità di Eulero

$$e^{i\pi} + 1 = 0$$

## Significato finanziario

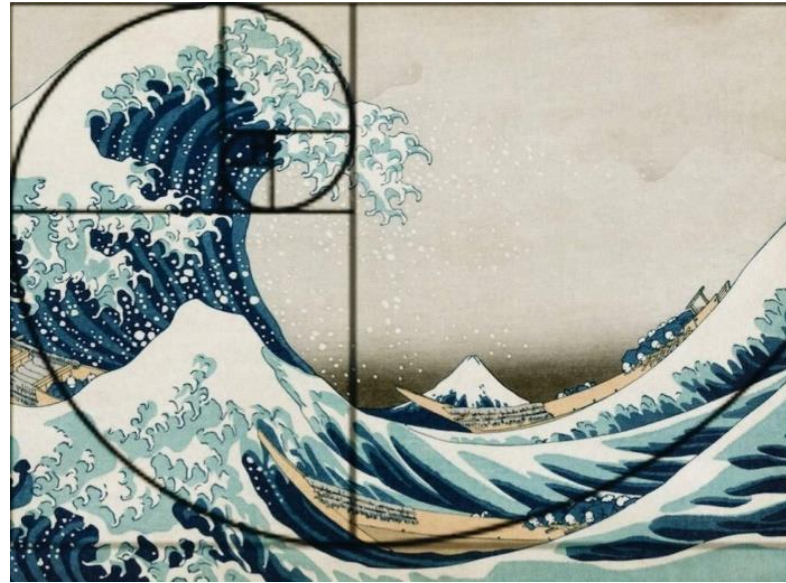
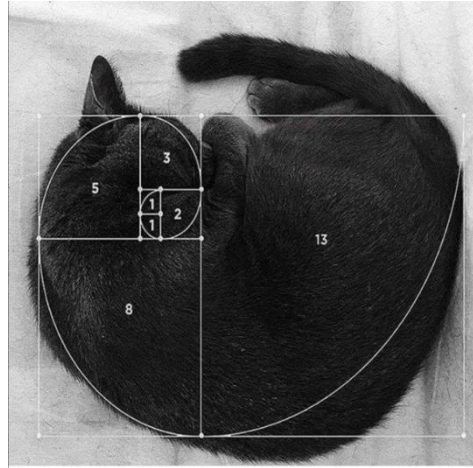
*Ai modesti o vanitosi  
ai violenti o timorosi  
do, cantando gaio ritmo,  
logaritmo...*

2,718281828459...

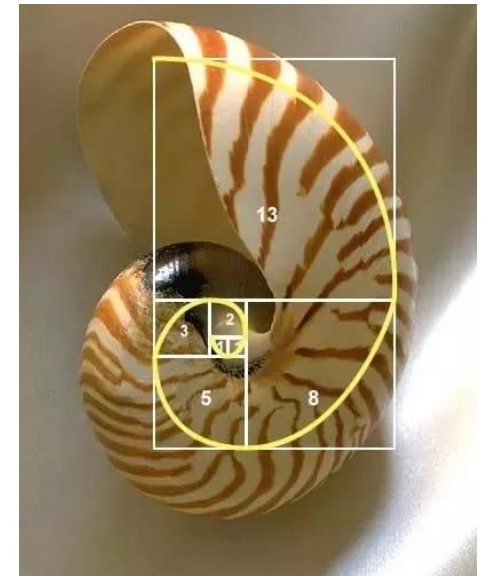
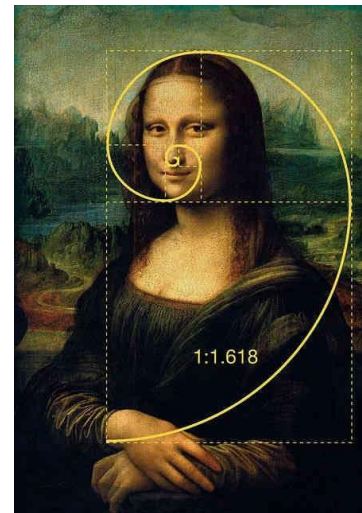
Giorgio Rabbeno - 1935



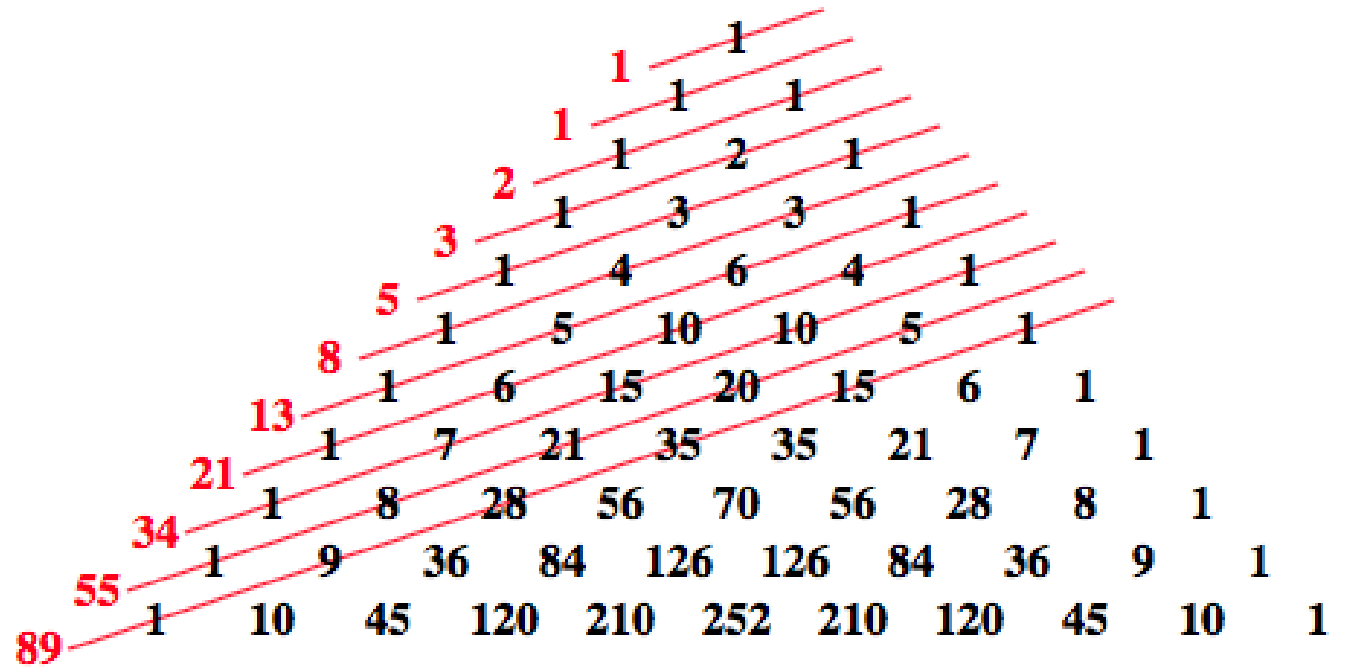
$$e = \lim_{n \rightarrow \infty} \left( 1 + \frac{1}{n} \right)^n$$



Rapporto aureo o  
costante di Fidia:  
 $\phi = 1,6180339887 \dots$

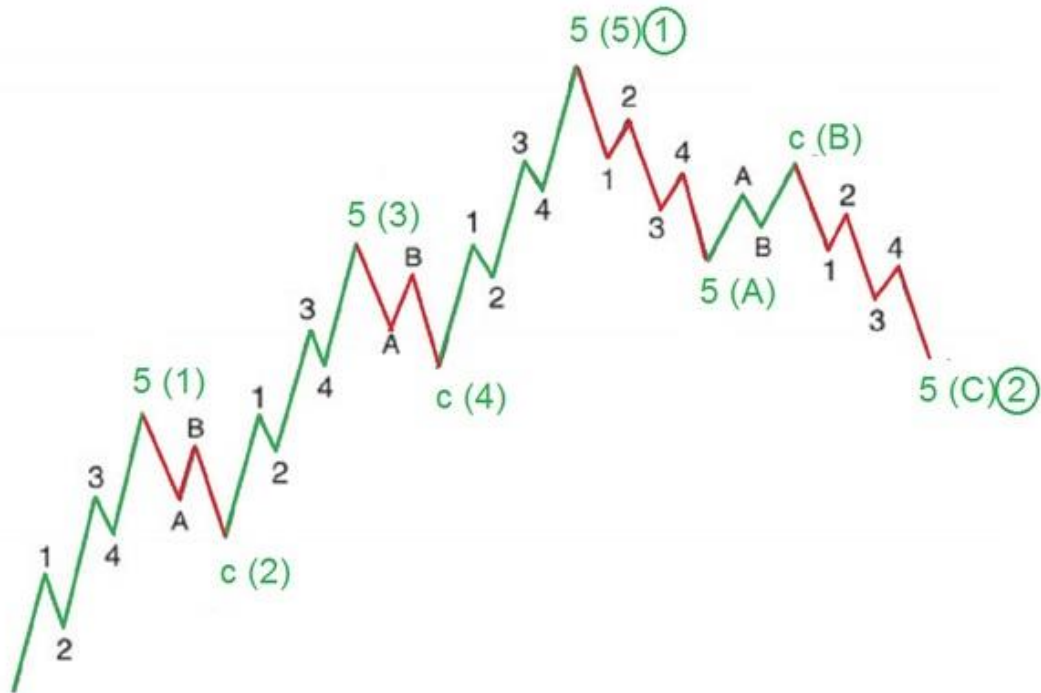


# La successione di Fibonacci nel triangolo di Pascal

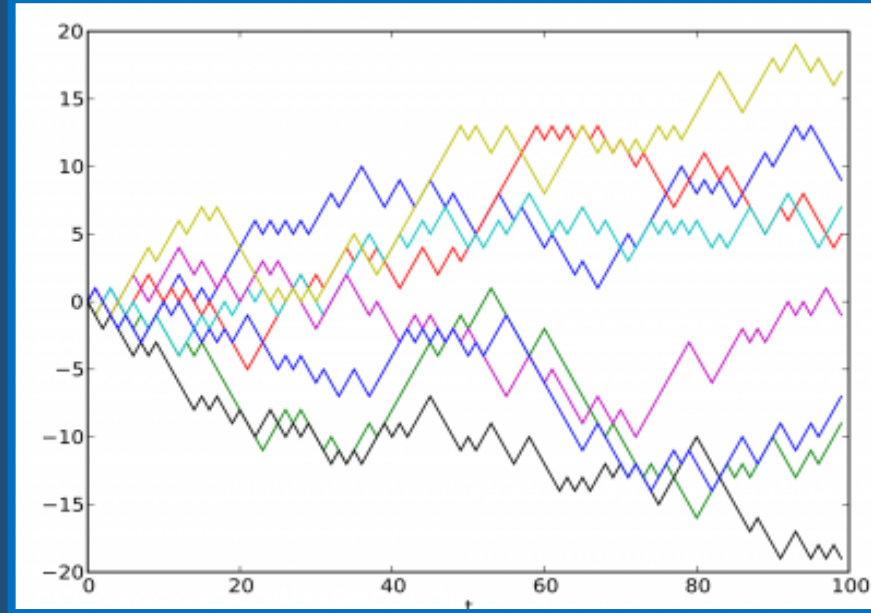




# I numeri di Fibonacci nella teoria delle onde di Elliot



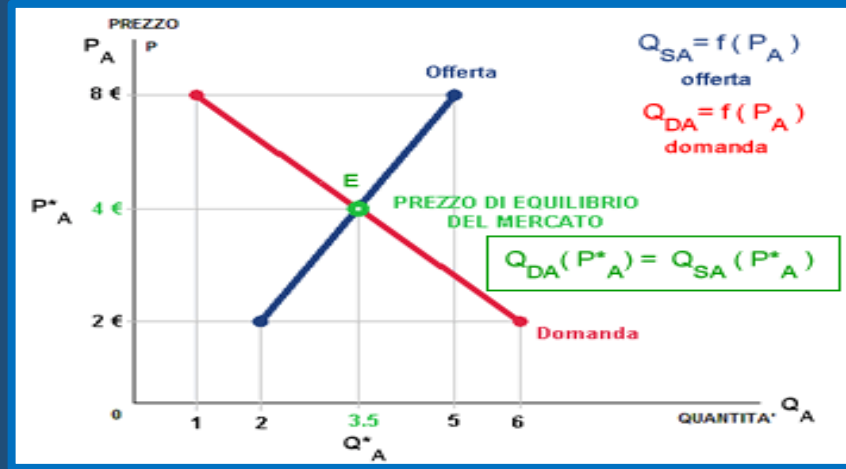




# VALUTAZIONE NEUTRALE AL RISCHIO

# PROCESSI STOCASTICI E MARTINGALE

# EQUILIBRIO DI MERCATO



# Metodi di Indagine



Analisi Matematica classica  
(caso deterministico)+  
Analisi Stocastica  
(caso non deterministico)





$$C(S, t) = N(d_1)S - N(d_2)Ke^{-r(T-t)}$$

$$d_1 = \frac{1}{\sigma\sqrt{T-t}} \left[ \ln\left(\frac{S}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t) \right]$$

$$d_2 = \frac{1}{\sigma\sqrt{T-t}} \left[ \ln\left(\frac{S}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t) \right]$$
$$= d_1 - \sigma\sqrt{T-t}$$

Formula di Black-Scholes-Merton (1973)

## Modello SIR (di Kermack e McKendrick, $\approx 1927$ ) in Biometeorologia

In questa tipologia di modelli la popolazione viene suddivisa in 3 compartimenti che definiscono una partizione della popolazione presa in esame.

I 3 compartimenti rappresentano le tre possibili situazioni in cui si può trovare un individuo durante lo studio dell'epidemia. Le situazioni sono:

- suscettibili, sono coloro che sono suscettibili all'infezione, cioè che si possono infettare;
- infetti, sono coloro che hanno contratto l'infezione
- rimossi, sono coloro che hanno già contratto l'infezione e sono guariti, ottenendo così l'immunità o sono deceduti.

acronimo S.I.R.

Con immunità intendiamo che il paziente non potrà più essere infettato.

Nel modello SIR, l'individuo che entra a far parte del compartimento dei rimossi otterrà una immunità permanente (in altre tipologie di modelli, come ad esempio il modello SIRS, l'immunità è temporanea, cioè l'individuo dopo un certo arco di tempo torna ad essere suscettibile all'infezione).

Per una più semplice comprensione del modello SIR consideriamo le seguenti assunzioni:

- (a) il tempo di incubazione dell'infezione sia nullo;
- (b) la probabilità di incontro tra due individui qualsiasi della popolazione



sia uguale;

(c) il contagio avvenga per contatto diretto;

(d) la probabilità di guarigione sia costante per unità di tempo.

Indichiamo con  $N$  il numero di individui totali della popolazione che supponiamo costante, allora per la definizione di partizione sappiamo che al tempo  $t$  avremo:

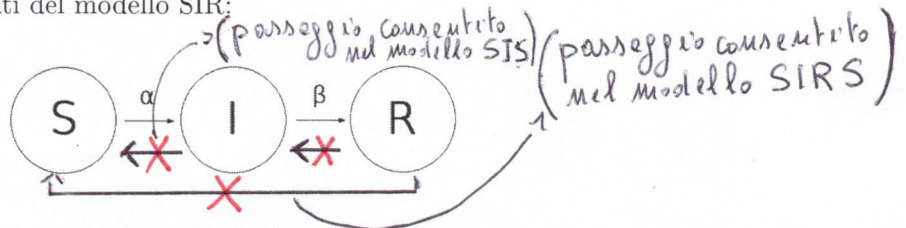
$$N = S(t) + I(t) + R(t) \quad \forall t \quad (3.1)$$

e dunque  $\frac{dN(t)}{dt} = 0$ .

Riassumendo:

abbiamo assunto che il contagio avvenga per contatto diretto dato che gli incontri tra due qualsiasi individui sono equiprobabili. Il numero dei nuovi contagiati, ed anche di nuovi infettivi, per unità di tempo sarà proporzionale al numero di contatti tra individui nella classe  $S$  (suscettibili) ed individui nella classe  $I$  (infetti), ossia proporzionale al prodotto  $SI$ . D'altra parte, nella stessa unità di tempo vi saranno degli individui malati e quindi infettivi che guariscono, e per l'ultima assunzione fatta, ciò avverrà in proporzione al numero di malati.

Ora siamo in grado di rappresentare graficamente le relazioni che legano i vari compartimenti del modello SIR:



dove  $\alpha$  rappresenta la probabilità che un individuo suscettibile possa infettarsi,  $\beta$  rappresenta la probabilità che un infetto guarisca e ottenga l'immunità.

Quindi le equazioni che caratterizzano il modello SIR sono:

(derivate temporali)  $\left\{ \begin{array}{l} dS/dt = -\alpha SI < 0 \Rightarrow S(t) \text{ è strettamente decrescente;} \\ dI/dt = \alpha SI - \beta I \geq 0 \Leftrightarrow S(t) \geq \frac{\beta}{\alpha}; \\ dR/dt = \beta I > 0 \Rightarrow R(t) \text{ è strettamente crescente.} \end{array} \right. \quad (3.2)$

con  $\alpha$  e  $\beta$  positivi, e con condizioni iniziali  $I(0) = I_0$  ( esiste nella popolazione un piccolo gruppo di infetti ),  $R(0) = R_0$  non necessariamente nullo ( possibile presenza di individui geneticamente immuni all'infezione), per  $S(0)$  sfruttiamo la relazione 3.1 ottenendo  $S(0) = S_0 = N - I_0 - R_0$ . Come notiamo dalle equazioni 3.2, il numero di suscettibili, infetti e rimossi varia nel tempo e secondo alcuni coefficienti. Nel nostro caso questi coefficienti, nello specifico  $\alpha$  e  $\beta$ , sono dei valori costanti, ma questo non sta a significare che non possano assumere valori variabili nel tempo. Questi due coefficienti svolgono un ruolo fondamentale nello studio delle infezioni, ed ora cercheremo di capirne il motivo.

Modello SIR stocastico

## Parametri fondamentali per il controllo di un'epidemia

Parliamo di epidemia quando il numero di infetti diventa maggiore di una certa quantità  $I_0 > 0$ , cioè l'infezione si propaga.

Ritornando alle equazioni SIR, notiamo che la quantità  $dS/dt$  è sempre minore di zero. Vediamo allora che se  $S < \gamma := \beta/\alpha$  allora anche  $dI/dt$  sarà negativa. Da questo possiamo dedurre che se il numero dei suscettibile iniziale è inferiore al valore  $\beta/\alpha$ , allora l'epidemia non si propagherà. Nel caso in cui  $S_0$  sia maggiore del valore soglia, allora il numero di infetti crescerà fino a quando  $S$  sarà  $\gamma$ . Quindi il valore massimo di infetti  $I^*$  sarà raggiunto quando  $S = \gamma$ . Definiamo così il parametro  $I^*$  che rappresenta il picco massimo di infetti raggiunto durante l'epidemia.

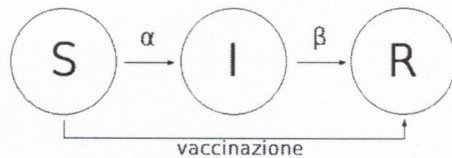
Definiamo anche il parametro *tasso relativo di rimozione*  $\gamma$  che misura la velocità di rimozione/guarigione di un individuo rispetto all'infezione. L'inverso è chiamato *tasso di contatto*.

Nello studio di un'epidemia teniamo anche conto del *tasso riproduttivo dell'infezione*, definito come  $r = (\alpha/\beta)S_0$  e misura quante infezioni secondarie sono prodotte da ogni infezione primaria da quando l'infezione è stata introdotta nella popolazione.

### Vaccinazione

Per un'infezione data, l'unica classe sulla quale possiamo agire per evitare l'epidemia è la classe dei suscettibili. Questo può avvenire tramite una campagna di vaccinazioni che conferisce l'immunità.

Ora rappresentiamo graficamente il nuovo modello compartimentale, contenente anche la possibilità di una eventuale vaccinazione.



In assenza di vaccinazioni, i suscettibili iniziali sono  $\hat{S}_0 \simeq N$ , invece vaccinando una percentuale  $\nu$  della popolazione, il numero di suscettibili diviene

$$S_0 = S_0(\nu) := (1 - \nu)\hat{S}_0 \simeq (1 - \nu)N$$

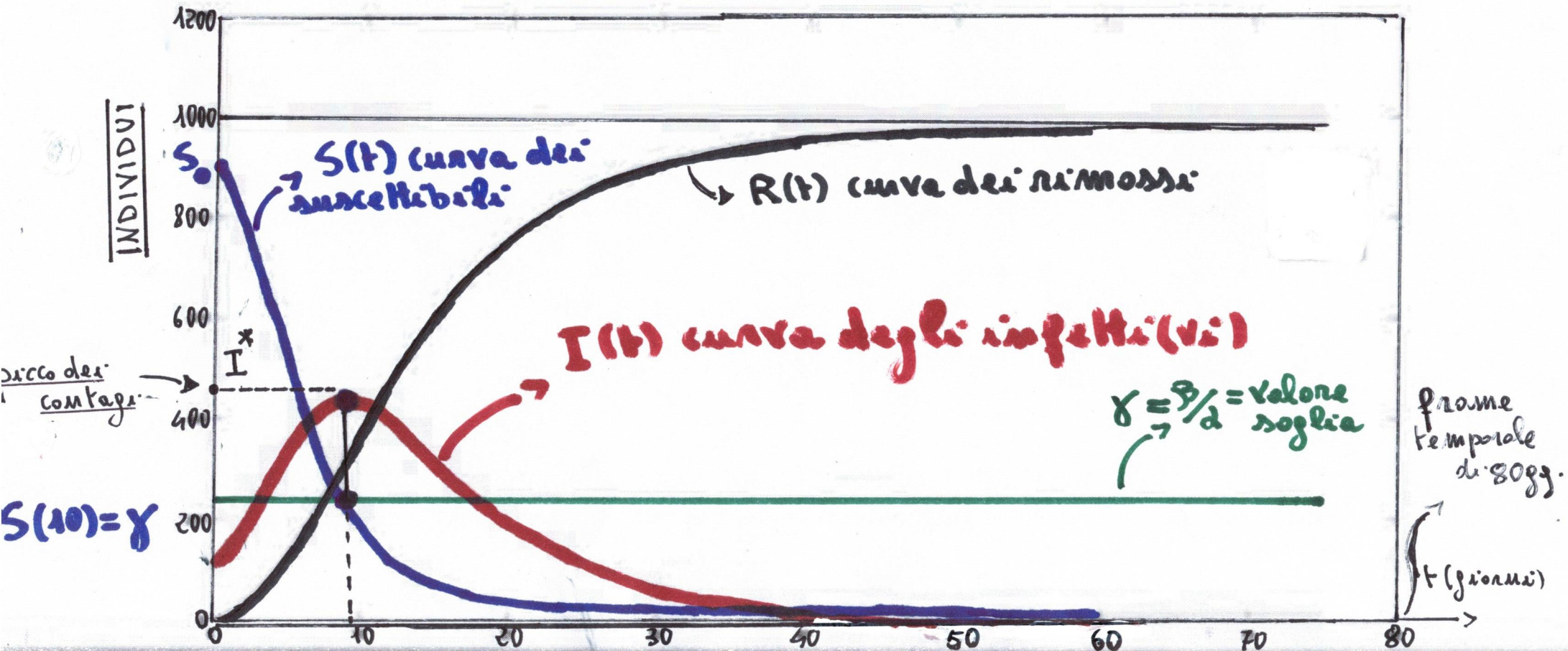
quindi diminuendo  $S_0$  opportunamente, possiamo evitare il diffondersi dell'epidemia o almeno limitare  $I^*$ . Infatti diminuendo la popolazione di suscettibili, siamo in grado di contenere l'infezione e in alcuni casi, possiamo anche non farla iniziare *(se, ad esempio,  $S_0 < \gamma$ )*.

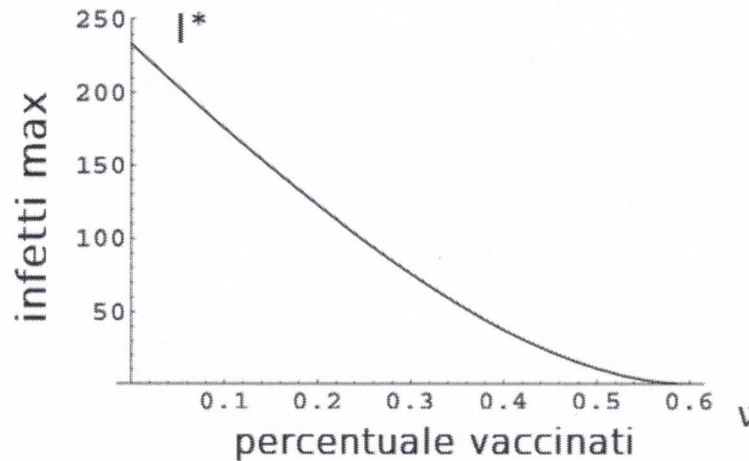
$\gamma = \beta/\alpha$  valore soglia  
 $\simeq$  prob. di guarigione / prob. di contatto  
 Come "alzare le soglie"  
 ovvero aumentare  $\beta$  (ospedali, strutture, farmaci) e portare  $\alpha$  di  $\downarrow$ , o portare  $\alpha$  di  $\uparrow$ , diminuire  $\alpha$  (evitare assembramenti, contatti, ecc).



- La variabile  $S$  è strettamente decrescente;
- La variabile  $R$  è strettamente crescente;
- $I'(t) = I(t)(\alpha S(t) - \beta)$  quindi  $I(t)$  cresce fino a quando  $S(t) \geq \beta/\alpha$ , poi decresce a 0 asintoticamente ( $\gamma := \beta/\alpha$ ).

"Simulazione in MATLAB"





Dalla figura notiamo che per una certa percentuale di popolazione vaccinata siamo in grado di ridurre a zero il picco massimo di infetti  $I^*$ . Per trovare questa percentuale dobbiamo prima ricavare il valore di  $I^*$ .

### Gravità dell'epidemia

Nello studio di un'epidemia è fondamentale conoscere il picco massimo di infetti, definito precedentemente come  $I^*$ , e per calcolare questo valore abbiamo prima bisogno di conoscere il numero  $R$  di rimossi, ma attraverso la relazione 3.1 possiamo ricavarcelo. A questo punto esprimiamo  $I$  in funzione di  $S$ . Quindi dal sistema 3.2 ricaviamo:

$$\frac{dI}{dS} = \frac{\alpha SI - \beta I}{-\alpha SI} = -1 + \frac{\beta}{\alpha S}$$

Integrando l'equazione trovata arriviamo alla soluzione cercata:

$$I(S) = c_0 - S + (\beta/\alpha) \log(S). \quad (3.3)$$

con  $c_0$  dipendente dalle condizioni iniziali e più precisamente:

$$c_0 = I_0 + S_0 + (\beta/\alpha) \log(S_0). \quad (3.4)$$

Tralasciamo per il momento il numero massimo di infetti raggiunti nell'epidemia e ci concentriamo sulla porzione di popolazione che durante l'epidemia sarà infettata. Questa stima è fondamentale nello studio di un'epidemia poiché ci consente di attuare una campagna vaccinazioni tale da arginare sostanzialmente l'infezione.

Definiamo ora il parametro  $S_\infty$  che indica il numero di individui suscettibili che al termine dell'epidemia non saranno diventati infetti. Ovviamente l'epidemia si considererà terminata quando il numero di infettivi presenti nella classi  $I$  sarà diventato zero.

Con l'utilizzo della 3.3 e della 3.4 possiamo trovare il numero di suscettibili



$S_\infty$  per un  $t$  molto grande, tendente all'infinito.

Ritornando alle relazioni precedenti esplicitiamo la differenza tra  $S_0$  e  $S_\infty$  che rappresenta la porzione di popolazione che verrà colpita effettivamente durante l'epidemia, quindi dalla 3.3 ricaviamo:

$$-(\beta/\alpha)\log(S_\infty) + S_\infty = c_0 = I_0 + S_0 - (\beta/\alpha)\log(S_0);$$

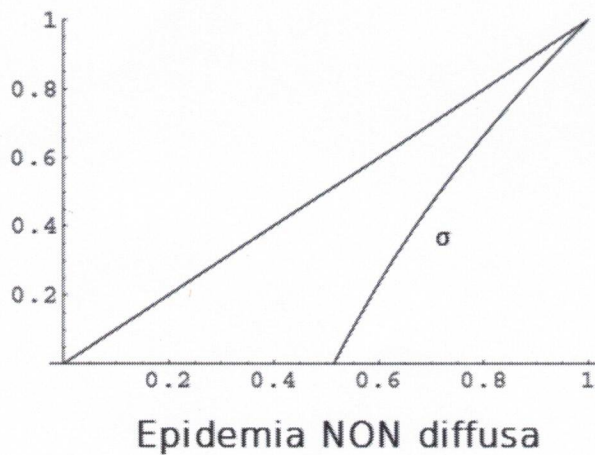
supponendo che  $I_0 \ll S_0$  così da poterlo ignorare e esplicitare la differenza cercata, otteniamo:

$$\log[(S_0/S_\infty)^\gamma] = S_0 - S_\infty. \quad (3.5)$$

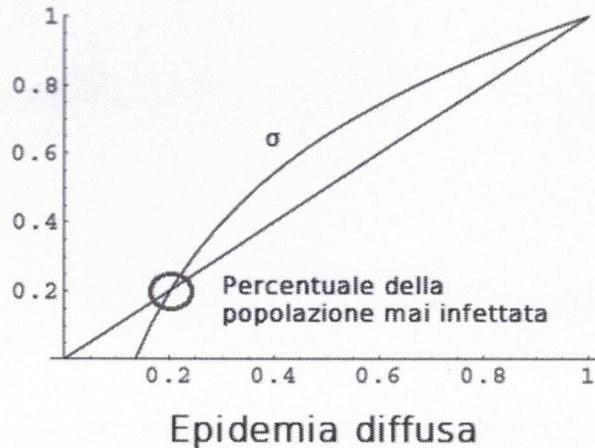
Se indichiamo con  $\sigma$  il rapporto  $S_\infty/S_0$ , la 3.5 si riscrive come

$$\sigma = 1 + \log[\sigma^{\gamma/S_0}] = 1 + (\gamma/S_0)\log(\sigma) \quad (3.6)$$

Come vediamo, l'equazione qui sopra é trascendente e questo implica che non é possibile risolverla esattamente ma é facile risolverla numericamente con la precisione voluta. Per una migliore comprensione ne studiamo una curva rappresentativa in due casi.







Nelle due figure sono rappresentate le soluzioni numeriche dell'equazione 3.6 in due diversi casi.

Nella prima figura é rappresentata la situazione in cui il valore  $S_0$  non supera il valore soglia  $\gamma$  e di conseguenza l'epidemia non si diffonde. Notiamo che la curva di  $\sigma$  rimane sotto al valore soglia.

Nella seconda immagine invece, l'infezione si diffonde infatti la curva  $\sigma$  supera il valore soglia. Al termine dell'epidemia, la percentuale di suscettibili che non avrà contratto l'infezione sarà data dal punto di intersezione tra la curva  $\sigma$  e la retta che rappresenta il valore soglia  $\gamma$ .

Ritorniamo ora sul parametro  $I^*$ . Ricordando quanto detto in precedenza, sappiamo che il picco massimo di infetti verrà raggiunto quando  $S = \gamma = \beta/\alpha$  e, con l'utilizzo della 3.3, possiamo anche valutare quanto sarà diffusa l'epidemia al momento di massima intensità: abbiamo infatti

$$I^* = I(\gamma) = c_0 - \gamma + \gamma \log(\gamma)$$

e ricordando la definizione della costante  $c_0$  espressa nella relazione 3.4 e supponendo nuovamente che  $I_0 \ll S_0$ , possiamo arrivare a definire che

$$I^* \simeq (S_0 - \gamma) + \gamma[\log(\gamma) - \log(S_0)] = (S_0 - \gamma) - \gamma \log(S_0/\gamma). \quad (3.7)$$

Grazie alla relazione 3.7 siamo ora in grado di trovare la percentuale di popolazione suscettibile che dovremmo vaccinare per non far diffondere l'infezione e ridurre a zero il parametro  $I^*$ . Quindi, per la 3.7 ed ricordando che  $S_0 = (1 - \nu)N$  scriviamo

$$I^*(\nu) \simeq [(1 - \nu)N - \gamma] - \gamma \log[(1 - \nu)N/\gamma]$$

dove abbiamo espresso  $I^*$  in funzione del parametro  $\nu$  che rappresenta la percentuale di popolazione vaccinata.

Ricordiamo che un'epidemia si diffonde se  $S_0 > \gamma$  quindi a noi interessa il caso massimo in cui l'epidemia non si diffonde, cioè  $S_0 = \gamma$ . Allora per come avevamo definito  $S_0$  nella sezione della vaccinazione abbiamo che l'epidemia non inizierà mai se vacciniamo

$$\underline{\nu_0 := 1 - \gamma/N}$$

dove con  $\nu_0$  intendiamo la percentuale di popolazione che *inizialmente* dovremo vaccinare per evitare che, all'arrivo di un individuo ammalato nella popolazione, l'infezione si diffonda.