A Comparative Analysis of Algorithms for Identifying Cancer Driver Pathways

Facoltà di Ingegneria dell'Informazione, Informatica e Statistica Corso di Laurea in Informatica



Candidato: Alessio Bandiera - 1985878

Relatore: Ivano Salvo

Anno Accademico: 2023/2024

Il cancro è un gruppo di malattie caratterizzate dalla crescita incontrollata delle cellule.

Il cancro è un gruppo di malattie caratterizzate dalla crescita incontrollata delle cellule.



Esistono oltre 100 tipi di cancro, e.g. carcinomi, sarcomi e leucemie.

Il cancro è un gruppo di malattie caratterizzate dalla crescita incontrollata delle cellule.

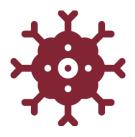


Esistono oltre 100 tipi di cancro, e.g. carcinomi, sarcomi e leucemie.



Ogni anno i decessi per il cancro sono nell'ordine dei milioni.

Il cancro è un gruppo di malattie caratterizzate dalla crescita incontrollata delle cellule.



Esistono oltre 100 tipi di cancro, e.g. carcinomi, sarcomi e leucemie.



Ogni anno i decessi per il cancro sono nell'ordine dei milioni.



È fondamentale trovare trattamenti efficaci contro questa malattia.

Cure attuali

Le cure ed i trattamenti per il cancro attualmente disponibili sono:



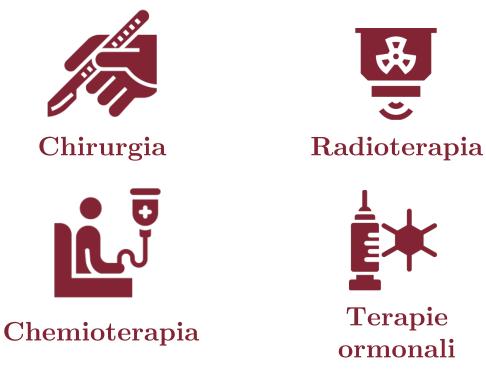






Cure attuali

Le cure ed i trattamenti per il cancro attualmente disponibili sono:



Problema. Tutti i trattamenti attuali sono limitati e possono portare a molteplici effetti collaterali.

Terapia a bersaglio

La **terapia a bersaglio** è un trattamento per il cancro che si concentra sulle proteine responsabili della crescita del tumore.

Terapia a bersaglio

La **terapia a bersaglio** è un trattamento per il cancro che si concentra sulle proteine responsabili della crescita del tumore.



La terapia a bersaglio offre maggiore selettività e può aiutare a ridurre gli effetti collaterali.

Terapia a bersaglio

La **terapia a bersaglio** è un trattamento per il cancro che si concentra sulle proteine responsabili della crescita del tumore.

$$\downarrow$$

La terapia a bersaglio offre maggiore selettività e può aiutare a ridurre gli effetti collaterali.



Cosa bersagliare?

Il ruolo delle mutazioni nel cancro

Lo sviluppo del cancro è un **processo di mutazione** e selezione di cellule con capacità sempre maggiori di proliferare.

Il ruolo delle mutazioni nel cancro

Lo sviluppo del cancro è un **processo di mutazione** e selezione di cellule con capacità sempre maggiori di proliferare.



Le **mutazioni** ricoprono un ruolo fondamentale per lo sviluppo e la progressione del cancro.



Tipi di mutazioni

Una **mutazione** *passenger* è una mutazione che non conferisce vantaggio diretto allo sviluppo del cancro.

Una **mutazione** *driver* è una mutazione che contribuisce direttamente alla crescita tumorale.

Tipi di mutazioni

Una **mutazione** *passenger* è una mutazione che non conferisce vantaggio diretto allo sviluppo del cancro.

Una **mutazione** *driver* è una mutazione che contribuisce direttamente alla crescita tumorale.





Colpendo le mutazioni *driver* con terapie a bersaglio è possibile ridurre lo sviluppo del cancro.

Tipi di mutazioni

Una **mutazione** *passenger* è una mutazione che non conferisce vantaggio diretto allo sviluppo del cancro.

Una **mutazione** *driver* è una mutazione che contribuisce direttamente alla crescita tumorale.





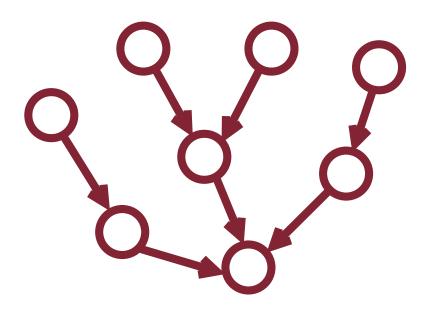
Colpendo le mutazioni *driver* con terapie a bersaglio è possibile ridurre lo sviluppo del cancro.



Classificare le mutazioni tra driver e passenger è essenziale.

Pathway cellulari

Un **pathway** cellulare è insieme di catene di processi biochimici che avvengono in una cellula.

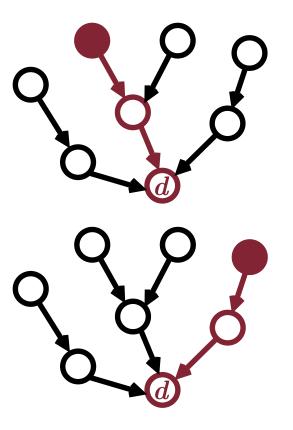


I pathway possono essere rappresentati da grafi diretti.

Siamo interessati ai geni che compongono i pathway.

Cercare i pathway *driver*

I pathway sono importanti poiché nel loro contesto è possibile classificare le mutazioni del cancro.



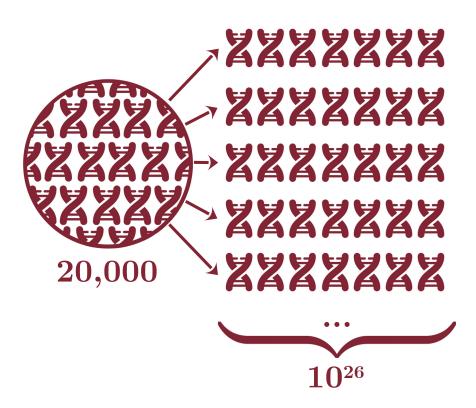
Più mutazioni *driver* in geni diversi possono portare a simili effetti *downstream*.



Mutazioni diverse possono influenzare lo stesso pathway in vari campioni.

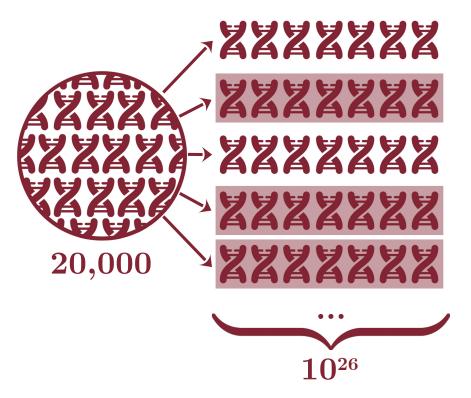
Problemi nel cercare i pathway

Problema. Cercare pathway *driver* è complesso, per via dell'enorme numero di pathway possibili da verificare.



Problemi nel cercare i pathway

Problema. Cercare pathway *driver* è complesso, per via dell'enorme numero di pathway possibili da verificare.



Non è possibile controllare ogni pathway.

Fortunatamente, statisticamente si sono osservate proprietà che permettono di ridurre il numero di pathway da controllare.

Formalizzazione dei pathway driver

Copertura: i geni driver di pathway driver sono mutati nella maggior parte dei pazienti.

Mutua esclusività: i geni driver all'interno dello stesso pathway sono approssimativamente mutuamente esclusivi.



Un **pathway** *driver* è costituito da geni mutati in numerosi pazienti, e le cui mutazioni sono approssimativamente mutuamente eslcusive all'interno del pathway.

Matrice di mutazione

Definizione. Una matrice di mutazione è una matrice binaria che descrive le mutazioni dei pazienti.

	$\mid g_1 \mid$	g_2	g_3	g_4	g_5
$\overline{p_1}$	0	1	0	0	1
p_2	1	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

Copertura di un gene

Definizione. La copertura di un gene g è l'insieme dei pazienti che hanno g mutato.

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5
$\overline{p_1}$	0	1	0	0	1
p_2	$\mid 1 \mid$	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$\Gamma(g) := \{i \mid a_{i,j} = 1\}$$

Copertura di un insieme di geni

Definizione. La copertura di un insieme di geni M è l'unione delle coperture dei geni di M.

	$\mid g_1 \mid$	g_2	g_3	g_4	g_5		
p_1	0	1	0	0	1		
p_2	1	0	1	0	0		
p_3	0	1	1	0	0		
p_4	0	0	0	1	1		
$\Gamma(M) := \bigcup_{g \in M} \Gamma(g)$							

Mutua esclusività

Definizione. M è mutuamente esclusivo se non ci sono pazienti con più di una mutazione di geni di M.

	g_1	g_2	g_3	$ g_4 $	g_5
p_1	0	1	0	0	1
p_2	1	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$\forall g, g' \in M \quad \Gamma(g) \cap \Gamma(g') = \varnothing$$

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5			
	91	92	93	$\frac{94}{}$	90			
p_1	0	1	0	0	1			
p_2	1	0	1	0	0			
p_3	0	1	1	0	0			
p_4	0	0	0	1	1			
$\omega(M) := \sum \Gamma(g) - \Gamma(M) $								
	g	$\in M$						

		g_1	g_2	g_3	g_4	g_5	
•	p_1	0	1	0	0	1	
	p_2	1	0	1	0	0	
	p_3	0	1	1	0	0	
	p_4	0	0	0	1	1	
ω ((M)	:= 2		$\Gamma(g)$		$\Gamma(M)$)
		g	$\in M$				

		g_1	g_2	g_3	g_4	g_5	
	$ p_1 $	0	1	0	0	1	
	$ p_2 $	1	0	1	0	0	
	$ p_3 $	0	1	1	0	0	
	$\overline{p_4}$	0	0	0	1	1	
ω ((M)	:= 2		$\Gamma(g)$	<u> </u>	$\Gamma(M)$	
		g	$\in M$				

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5	
p_1	0	1	0	0	1	•
p_2	1	0	1	0	0	
p_3	0	1	1	0	0	
p_4	0	0	0	1	1	
$\omega(M)$:=	$\sum_{i \in M} i $	$\Gamma(g)$		$\Gamma(M)$	

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5
p_1	0	1	0	0	1
p_2	1	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$W(M) := |\Gamma(M)| - \omega(M)$$

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5
$ p_1 $	0	1	0	0	1
$ p_2 $	1	0	1	0	0
$ p_3 $	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$W(M) := |\Gamma(M)| - \omega(M)$$

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5
$ p_1 $	0	1	0	0	1
p_2	1	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$W(M) := |\Gamma(M)| - \omega(M)$$

	g_1	g_2	g_3	g_4	g_5
p_1	0	1	0	0	1
$\overline{p_2}$	1	0	1	0	0
$egin{array}{c} p_2 \ p_3 \end{array}$	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

$$W(M) := |\Gamma(M)| - \omega(M)$$

Maximum Weight Submatrix Problem (MWSP)

Definizione. (MWSP) Data una matrice di mutazione A di dimensioni $m \times n$, ed un intero k > 0, si trovi una sottomatrice $m \times k$ di A tale da massimizzare W(M).

	g_1	g_2	g_3	$ g_4 $	g_5
$\overline{p_1}$	0	1	0	0	1
p_2	1	0	1	0	0
p_3	0	1	1	0	0
p_4	0	0	0	1	1

Teorema. (MWSP) L'MWSP è NP-completo.

Approcci alla ricerca dei pathway

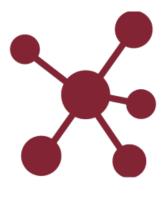




Algoritmo genetico



Statistica



Clustring

Un ILP per l'MWSP

maximize
$$\sum_{i=1}^{m} \left(2 \cdot C_i(M) - \sum_{j=1}^{n} I_M(j) \cdot a_{i,j} \right),$$

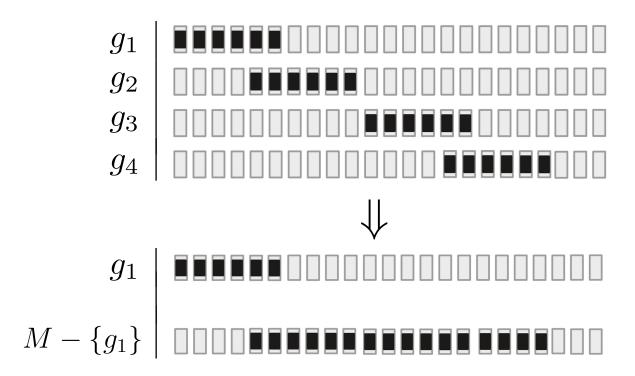
subject to
$$\sum_{j=1}^{n} I_M(j) = k$$
,

$$\sum_{i=1}^{n} I_M(j) \cdot a_{i,j} \ge C_i(M), \quad 1 \le i \le m.$$



Approccio probabilistico

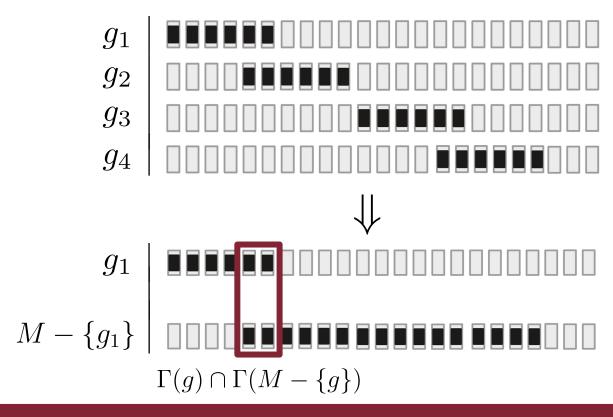
Ipotesi nulla: Dato un gruppo di geni M, un gene g di M è alterato indipendentemente dall'unione delle alterazioni dei geni in $M - \{g\}$.





Approccio probabilistico

Ipotesi nulla: Dato un gruppo di geni M, un gene g di M è alterato indipendentemente dall'unione delle alterazioni dei geni in $M - \{g\}$.





Approccio probabilistico

Ipotesi nulla: Dato un gruppo di geni M, un gene g di M è alterato indipendentemente dall'unione delle alterazioni dei geni in $M - \{g\}$.

$$X \sim H(m, \Gamma(g), \Gamma(M - \{g\}))$$

$$\bigvee$$

$$s_M := \max_{g \in M} P(X = \Gamma(g) \cap \Gamma(M - \{g\}))$$



Approccio genetico

L'algoritmo genetico utilizza la stessa funzione di fitness W(M).

g_1	0111001100
g_2	1011011000
g_3	0001110011
g_4	0101010110

Un **membro** della popolazione è una stringa binaria che rappresenta un insieme di geni.



•

 $g_n \mid 0101010110$

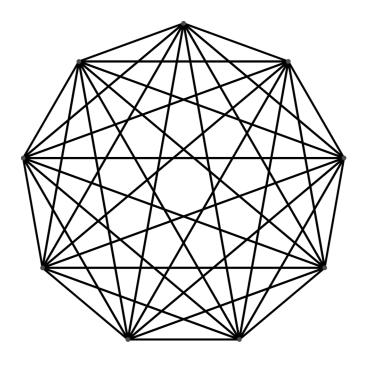
•

Un figlio eredita dai genitori i bit in comune, mentre gli altri sono casuali.



Approccio di clustering

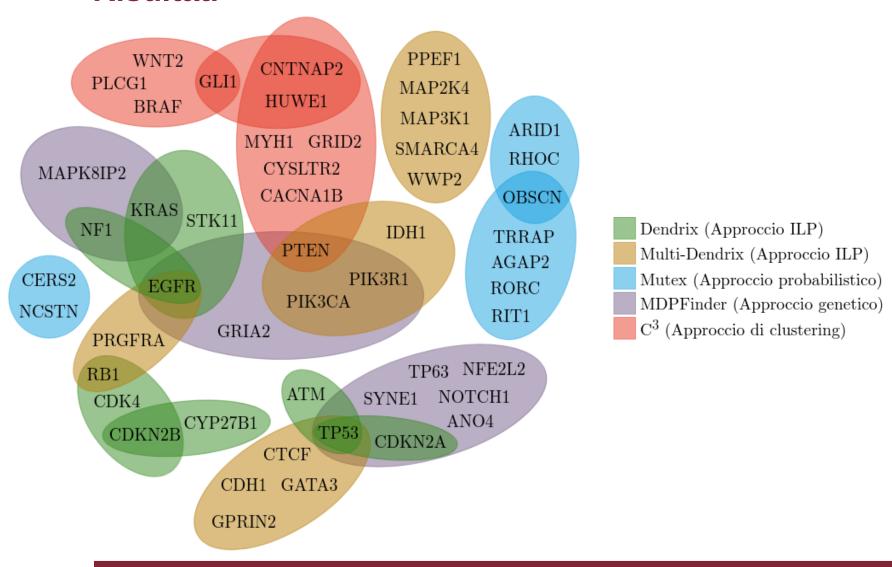
Un **grafo di geni** è un grafo completamente connesso in cui ad ogni arco sono assegnati due pesi.



Il **peso negativo** di un arco (u,v) è il costo di posizionare u e v nello stesso cluster.

Il **peso positivo** di un arco (u,v) è il costo di posizionare u e v in cluster diversi.

Risultati

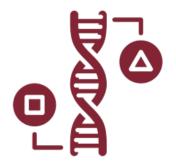


Lavori futuri

L'identificazione dei pathway driver offre prospettive promettenti per migliorare l'efficacia delle terapie a bersaglio.

Lavori futuri

L'identificazione dei pathway driver offre prospettive promettenti per migliorare l'efficacia delle terapie a bersaglio.



Lavori futuri potrebbero integrare tecnologie emergenti, come il *single-cell sequencing*.



Servono algoritmi che considerino l'eterogeneità tumorale ed i meccanismi di resistenza adattativa alle terapie a bersaglio.

Grazie per l'attenzione

Problemi nel classificare le mutazioni

Per classificare le mutazioni è necessario valutarne la **funzione** biologica, ma questo rimane tutt'ora difficile da eseguire.

Attualmente è possibile categorizzare le mutazioni esaminandone la **frequenza**, poiché le mutazioni *driver* sono le più ricorrenti nei genomi dei pazienti.

Questo approccio funziona per geni frequentemente mutati, ma geni con relativamente poche mutazioni sono molto più comuni, e per questi analisi di frequenza **falliscono** nel classificarli.

Tipologia di approcci

Definizione. (Algoritmo de novo) Un algoritmo de novo identifica pattern utilizzando i soli dati genetici dei pazienti.

Osservazione. Gli algoritmi de novo potrebbero trovare risultati meno precisi.

Definizione. (Algoritmo knowledge-based) Un algoritmo knowledge-based integra la ricerca con dati esterni noti a priori.

Osservazione. Gli algoritmi knowledge-based sono limitati dall'attuale conoscenza incompleta dei pathway.

Un ILP per l'MWSP

Definizione. (Indicatrice di M) $I_M(j)$ è la variabile indicatrice che descrive l'insieme di geni M.

$$I_M(j) = 1 \iff j \in M$$

Definizione. (Indicatrice di $\Gamma(M)$) $C_i(M)$ è la variabile indicatrice che descrive quali pazienti copre M.

$$C_i(M) = 1 \iff \exists g \in M \mid i \in \Gamma(g)$$

Multiple Maximum Weight Submatrix Problem (MMWSP)

Definizione. (MMWSP) Data una matrice di mutazione A di dimensioni $m \times n$, ed un intero t > 0, si trovi la collezione $M = \{M_1, ..., M_t\}$ di sottomatrici colonna di A che massimizzi

$$W'(M) := \sum_{\rho=1}^{\iota} W(M_{\rho})$$

	g_1	g_2	g_3	$ g_4 $
$\overline{p_1}$	0	1	0	1
p_2	1	0	0	0
p_3	0	1	0	0
p_4	0	0	1	1