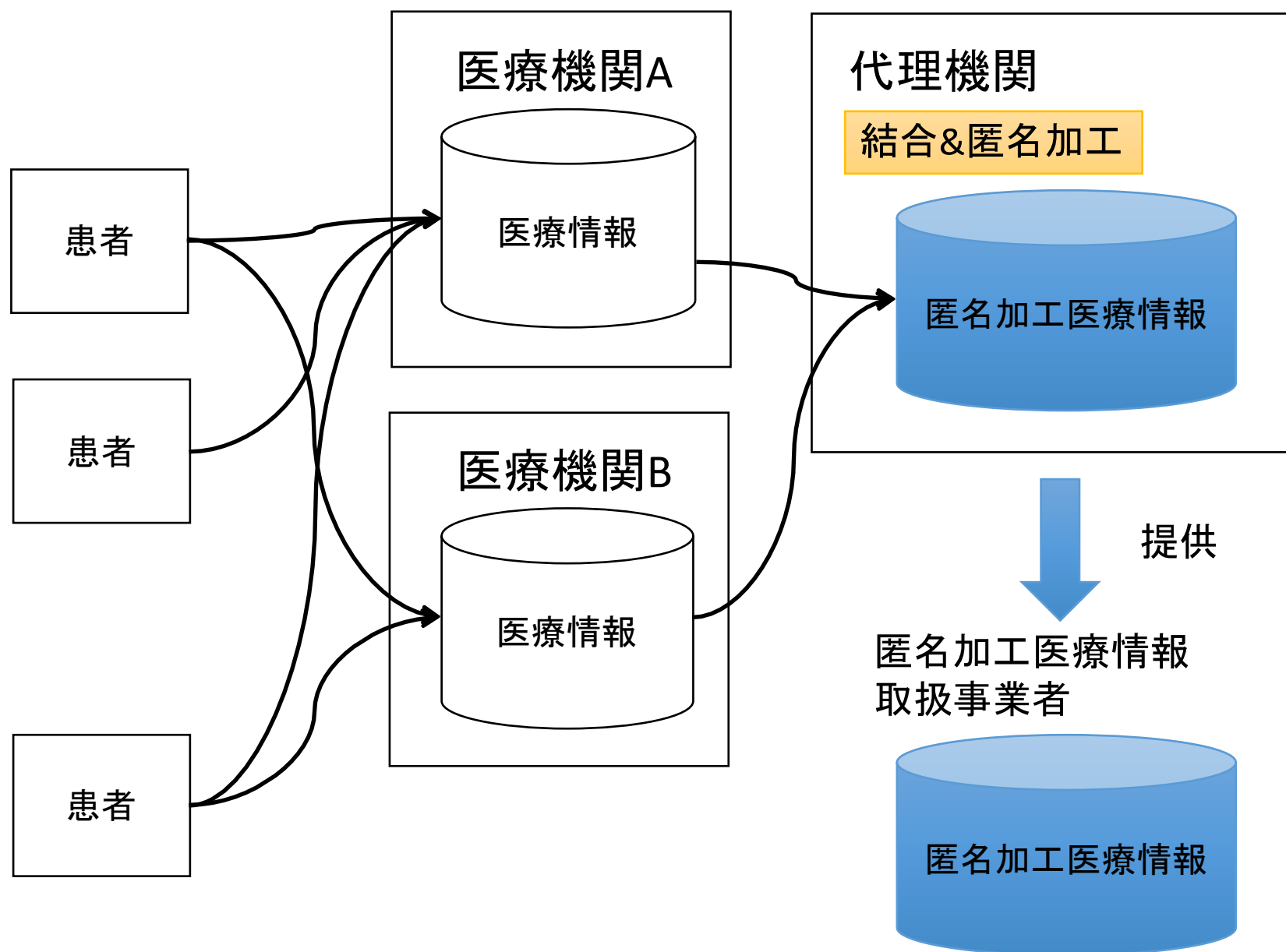


# データ結合と秘密計算

筑波大学/ JST CREST/ 理研AIP

佐久間 淳

# 次世代医療基盤法が想定する匿名加工医療情報情報の流通



# 匿名加工医療情報は本人への連絡ができない

氏名	性別	年齢	処方コード
小野小町	F	36	XXXX
紫式部	F	47	YYYY
織田信長	M	23	ZZZZ

代理機関  
匿名加工医療情報

性別	年齢	処方コード	症例
F	36	XXXX	A
F	47	YYYY	B
M	23	ZZZZ	C

氏名	性別	年齢	症例
小野小町	F	36	A
紫式部	F	47	B
織田信長	M	23	C

取扱事業者

性別	年齢	処方コード	症例
F	36	XXXX	A
F	47	YYYY	B
M	23	ZZZZ	C

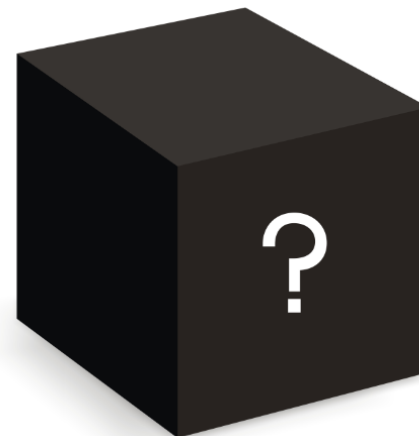
連絡できない・してはならない

副作用の疑い？

# 秘密計算

ID/属性	属性3	属性4
紫式部		
小野妹子		
楠木正成		
明智光秀		

ID/属性	属性1	属性2
紫式部		
小野妹子		
足利尊氏		
明智光秀		



データ解析  
結果

- 計算の過程において、結果を除くいかなる情報も漏れない
- 様々な実現法があるが、ここでは暗号を利用した方法を

# 暗号化したままデータ解析 準同型暗号



秘密の数字:  $m_1=250$ 万  
 $m_1$ の暗号文:  $c_1=Enc(m_1)$



秘密の数字:  $m_2=40$ 万  
 $m_2$ の暗号文:  $c_2=Enc(m_2)$



秘密の数字:  $m_3=330$ 万  
 $m_3$ の暗号文:  $c_3=Enc(m_3)$

暗号化のため内容は  
解析者にわからない

解析者

$c_1, c_2, c_3$



$C=c_1 \times c_2 \times c_3$

暗号化したまま  
データ解析を実行

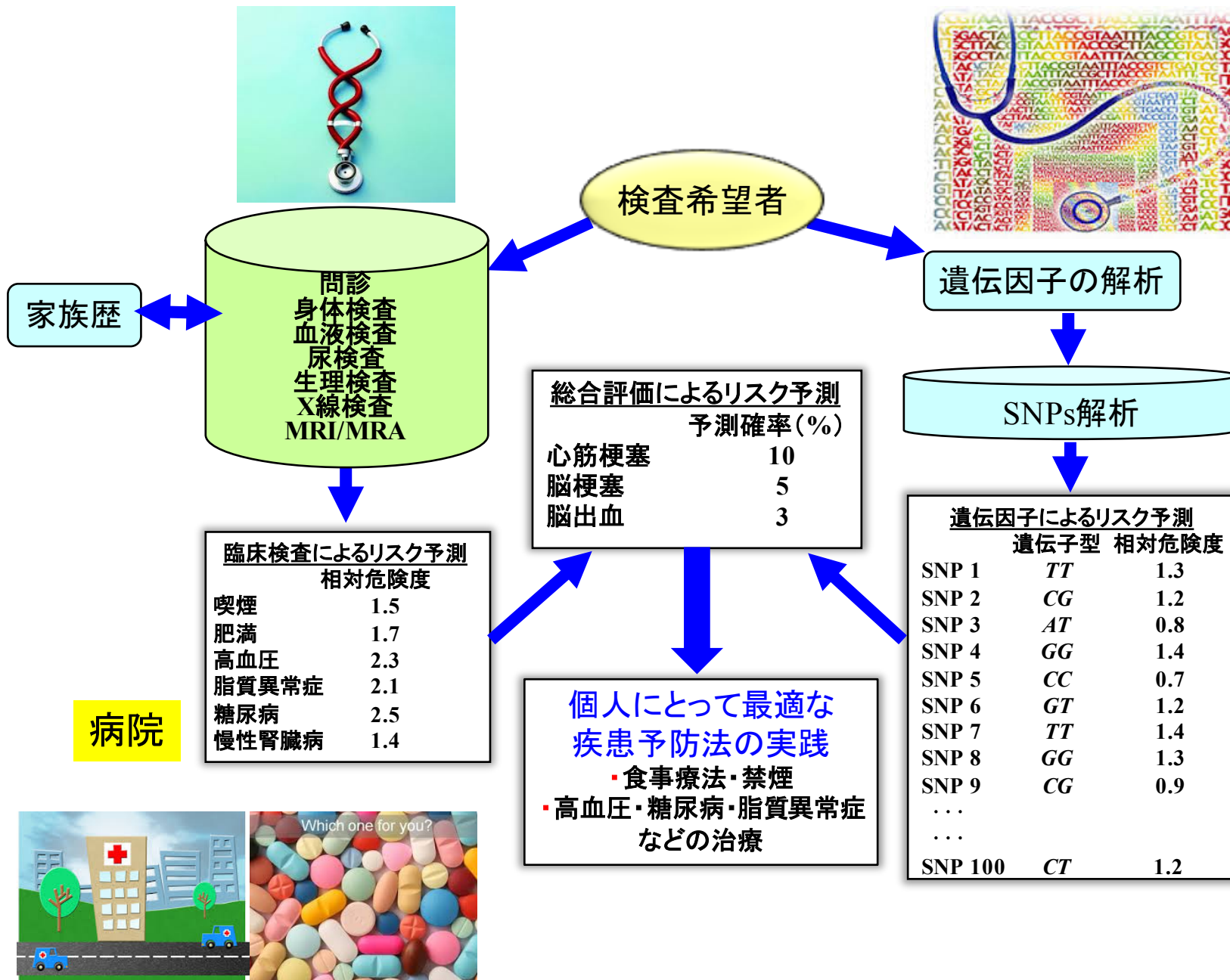
実際には...

$C=c_1 \times c_2 \times c_3$   
 $=Enc(m_1) \times Enc(m_2) \times Enc(m_3)$   
 $=Enc(m_1+m_2+m_3)$   
 $=Enc(250万+40万+330万)$   
 $=Enc(620万)$

準同型暗号

収入の総和が  
(暗号化したまま)  
計算できている

# 臨床情報と遺伝情報を交えた遺伝子検査



遺伝子検査機関

